

mit fast vollständigen Beweisen; zu einigen Grundalgorithmen sind Programme angegeben. Für die *Höhere Mathematik I* reicht der erste Band.

H.J. DIRSCHMID: *Mathematische Grundlagen der Elektrotechnik*,  
Vieweg, 1992

Etwa fünf Pfund Mathematik, die nicht nur diese Vorlesung mehr als abdecken, sondern für viele Studenten für deren gesamtes Berufsleben ausreichen dürften.

Der Schwerpunkt liegt eindeutig auf dem Gebiet der Analysis; numerische Mathematik und Statistik sind (wie auch in der Vorlesung) so gut wie nicht vorhanden. Interessant vor allem für Technische Informatiker; für Software- und Internettechnologien, die keine *Höhere Mathematik II* hören, etwas zu viel des Guten. Leider auch sehr teuer, falls überhaupt noch erhältlich.

L. PAPULA: *Mathematik für Ingenieure und Naturwissenschaftler*,  
Vieweg,  
*Band 1*<sup>10</sup> 2001, *Band 2*<sup>10</sup> 2001, *Band 3*<sup>4</sup> 2001, *Anwendungsoorientierte Übungsaufgaben aus Naturwissenschaft und Technik*<sup>4</sup> 2000,  
*Mathematische Formelsammlung für Ingenieure und Naturwissenschaftler*,<sup>7</sup> 2001

Sehr beliebtes und erfolgreiches Lehrbuch mit ausführlicher Darstellung einer beschränkten, aber im wesentlichen ausreichenden Stoffauswahl. Gelegentlich wird mehr Wert auf anschaulicheit als auf mathematische Exaktheit gelegt. Der erste Band behandelt vor allem Stoff der Analysis I, lediglich bei der elementaren Vektorrechnung gibt es eine kleine Überschreitung mit dieser Vorlesung. Der größte Teil des HM I-Stoffs ist in Band 2 zu finden, lediglich für die Vektoranalysis braucht man auch Band 3. Auch für die HM II reicht größtenteils Band 2; die in Band 3 sehr ausführlich behandelte Wahrscheinlichkeitstheorie und Statistik wird in der HM II nur am Ende kurz auftauchen. Die „Übungsaufgaben“ setzen einiges an Kenntnissen aus Physik und Technik voraus; ein Anhang stellt das notwendige Grundwissen kurz zusammen.

BURG/HAF/WILLE: *Höhere Mathematik für Ingenieure*, Teubner,  
1. Analysis, <sup>6</sup> 2003, 2. *Lineare Algebra*, <sup>4</sup> 2002, 3. *Gewöhnliche Differentialgleichungen, Distributionen, Integraltransformationen*,  
<sup>4</sup> 2002, 4. *Vektoranalysis und Funktionentheorie*, <sup>2</sup> 1994, 5. *Funktionalanalysis und Partielle Differentialgleichungen*, <sup>2</sup> 1993

Enthält deutlich mehr Stoff als [P] und geht mathematisch deutlich tiefer; leider ist die Verteilung des Stoffs auf die einzelnen Bände sehr verschieden vom

## Literaturhinweise

Das Angebot von Lehrbüchern zum Thema „Höhere Mathematik“ ist riesig, und fast jedes dieser Bücher kann zumindest für Teile dieser Vorlesung nützlich sein. Ich habe hier vor allem Bücher aufgeführt, die ich selbst schon irgendwann einmal benutzt habe und daher einigermaßen kenne. Die meisten davon sind in der Mathematischen Bibliothek zu finden, teils im allgemeinen Bestand, teils auch in der Lehrbuchsammlung. Die angegebenen Bücher sind in ihrer Art sehr verschieden; bevor Sie sich eines davon kaufen, sollten Sie es sich unbedingt vorher ein Bibliotheksexemplar genau anschauen, ob es Ihnen wirklich zusagt. Wenn Sie bei einem Versender ältere Auflagen zu reduzierten Preisen bekommen können (oft nur die Hälfte), können Sie diese unbesorgt kaufen; die Änderungen zwischen verschiedenen Auflagen sind im allgemeinen so gering, daß sie praktisch kaum ins Gewicht fallen. Die angegebenen Auflagen sind die letzten, die ich gesehen habe; im Buchhandel sind möglicherweise bereits neuere zu finden.

Die beiden erstgenannten Bücher [MV] und [D] verfolgen wohl am ehesten den gleichen Zweck wie diese Vorlesung:

K. MEYBERG, P. VACHENAUER: *Höhere Mathematik I, Differential- und Integralrechnung, Vektor- und Matrizenrechnung*, Springer,  
<sup>6</sup> 2001

K. MEYBERG, P. VACHENAUER: *Höhere Mathematik II, Differentialgleichungen, Funktionentheorie, Fourier-Analyse, Variationsrechnung*, Springer,<sup>4</sup> 2001

Dieses zweibändige Werk enthält den gesamten Stoff der *Höheren Mathematik* sowie die dafür relevanten Teile der *Analysis I*. Die Darstellung ist recht kompakt

Aufbau dieser Vorlesung: Schon die HM I behandelt Stoff aus den Bänden 1, 2 und 4; in der HM II kommt noch Stoff aus Band 3 dazu.

**BRAUCH/DREYER/HAAKE: Mathematik für Ingenieure,**  
Teubner<sup>9</sup> 1995

Dieses Buch richtet sich an Studenten von Fachhochschulen und ist somit nach Ansicht mancher Kollegen nicht für eine Vorlesung an der Universität geeignet. Wer sich allerdings eher für höhere Mathematik als für höheren Dünkel interessiert, findet hier ziemlich kompakt und relativ preisgünstig fast den gesamten Stoff zumindest der HM I; lediglich die Darstellung der Vektoranalysis ist etwas zu knapp.

**T. WESTERMANN: Mathematik für Ingenieure mit MAPLE I,** Springer<sup>2</sup> 2000

**T. WESTERMANN: Mathematik für Ingenieure mit MAPLE II,** Springer<sup>2</sup> 2001

Auch diese beiden Bände wenden sich eher an Studenten von Fachhochschulen; sie passen vom Aufbau her nicht sonderlich gut zur Vorlesung, haben aber den Vorteil, daß sie parallel zum Stoff auch das ComputeralgebraSystem MAPLE behandeln und anwenden. Eine CD mit entsprechenden *worksheets* sowie einer eingeschränkten Version von MAPLE V.0 liegt jedem der beiden Bände bei. Interessant vor allem für Studenten, die parallel zur Vorlesung auch den Umgang mit einem ComputeralgebraSystem üben wollen und noch keinerlei entsprechende Erfahrung haben. Die *Höhere Mathematik I* behandelt Stoff aus beiden Bänden.

**P. FURLAN: Das gelbe Rechenbuch I–3,** Verlag Martina Furlan, Dortmund,  
*o.J.*

Wer vor allem auf Drill und durchgerechnete Beispiele Wert legt, findet hier laut Untertitel „Rechenverfahren der Höheren Mathematik in Einzelschriften erklärt. Mit vielen ausführlich gerechneten Beispielen“. Mit den dort vorexerzierten Kochrezepten lassen sich die gängigen Typen von Standardaufgaben lösen; wenn auch nicht immer optimal: Wie immer beim sturen Nacherxerziern von Kochrezepten läuft man Gefahr, sich gelegentlich zuviel Arbeit zu machen, da sich konkrete Probleme oft mit etwas Theorie beträchtlich vereinfachen lassen (und, bei realen Problemen, häufig auch erst dadurch mit vertretbarem Aufwand lösbar werden).

Als Ergänzung zur *Höheren Mathematik I* können, mit diesen Einschränkungen, die ersten beiden Bände nützlich sein – insbesondere auch in der Endphase der Klausurvorbereitung.

Zumindest für *Technische Informatiker*; die im weiteren Verlauf ihres Studiums (und Berufslebens) immer wieder mit mathematischen Problemen konfrontiert werden, empfiehlt sich über kurz oder lang die Anschaffung einer Formelsammlung. Zu einigen der hier zitierten Lehrbücher gibt es einen entsprechenden Band, der in seinen Bezeichnungen und der Stoffauswahl auf das Gesamtwerk abgestimmt ist; ansonsten ist vor allem ein Klassiker zu nennen, der seit Jahrzehnten in immer neuen Auflagen erscheint und mit den schon Generationen von Naturwissenschaftlern und Ingenieuren gearbeitet haben: „Der BRONSTEIN“ . Er wird seit einigen Jahren in zwei konkurrierenden Neubearbeitungen angeboten, deren erste wohlweise mit oder ohne CD-ROM erhältlich ist.

**I.N. BRONSTEIN, K.A. SEMENDIAJEW, G. MUSTOI: Taschenbuch der Mathematik,** Verlag Harri Deutsch, 2001

**I.N. BRONSTEIN, G. GROSCHÉ, E. ZEIDLER: Teubner Taschenbuch der Mathematik,** Teubner, Neuausgabe 1996

Deutlich weniger ambitioniert und auch billiger ist

**G. MERZINGER, G. MÜHLBACH, D. WILLE, T. WIRTH: Formeln + Hilfen zur Höheren Mathematik,** Binomi<sup>4</sup> 2001,

eine Formelsammlung die zur HM I und – mit Ausnahme der nicht behandelten FOURIER-Transformation – auch zur HM II ausreicht, vielleicht aber nicht für spätere Anwendungen.

Auch bei den Lehrbüchern seien noch einige „Klassiker“ genannt, die seit Jahrzehnten in immer neuen Auflagen erscheinen und auch heute noch interessant sind. Es handelt sich um Werke aus meist recht vielen Bänden, wobei selbst der Stoff der Vorlesung *Höhere Mathematik I* je nach Organisation des Gesamtwerks auf bis zu drei Bände verteilt sein kann. Wegen der Vielzahl von Auflagen und Bänden verzichte ich auf die Angabe von Erscheinungsjahren.

W.I. SMIRNOW: *Lehrbuch der Höheren Mathematik*, VEB Deutscher Verlag der Wissenschaften

Ein Klassiker, nach dem Generationen von russischen und (nicht nur ost-)deutschen Naturwissenschaftlern und Ingenieuren ausgebildet wurden; enthält in vier Bänden (von denen die letzten beiden noch in Halbbände unterteilt sind) den gesamten klassischen Stoff der Mathematik für Naturwissenschaftler und Ingenieure (also erheblich mehr, als im zweisemestrigen Kurs *Höhere Mathematik* behandelt werden kann) und ist auch heute noch sehr gut zu lesen. Die HM I behandelt Stoff aus den Bänden I, II und III/1.

R. ROTHE: *Höhere Mathematik*, Teubner

Sieben (dünne) Bände, zu denen allerdings auch Aufgaben- und Formelsammlung gehören, so daß die Darstellung insgesamt eher knapp ist. Für diese Vorlesung relevant sind die Bände II und III.

A. DUSCHEK: *Höhere Mathematik*, Springer Wien

Die österreichische Variante, vier recht ausführliche Bände, von denen hier vor allem die ersten beiden von Interesse sind.

G. AUMANN: *Höhere Mathematik*, Bibliographisches Institut Mannheim

Drei relativ dünne Taschenbücher, deren erste beide trotzdem fast alles enthalten, was wir in dieser Vorlesung brauchen. Die Darstellung ist natürlich weniger ausführlich als in den dickleibigen Werken, aber das wird nicht jeder Student als Nachteil empfinden.

R. COURANT: *Vorlesungen über Differential- und Integralrechnung I+II*, Springer

Ein Klassiker eines berühmten Mathematikers, auch heute noch sehr lesenswert. Trotz des Titels beschränkt sich das Buch nicht auf Analysis, sondern behandelt auch beispielsweise die Lineare Algebra in einem Umfang, der für diese Vorlesung völlig ausreicht.

## Kapitel 1 Vektorräume und lineare Gleichungssysteme

Lineare Strukturen sind sowohl in der Mathematik als auch in ihren Anwendungen allgegenwärtig: Zwar sind die meisten Funktionen nicht-linear, aber fast alles, was man damit anstellt – Differenzieren, Integrieren, FOURIER- oder LAPLACE-Transformieren usw. – wird sich als lineare Operation herausstellen. Vektorräume bieten einen gemeinsamen Rahmen für alle diese Operationen und sind daher wichtige Hilfsmittel nicht nur innerhalb der Mathematik, wie etwa für Analysis, Geometrie, Differentialgleichungen und Integraltransformationen, sondern auch beispielsweise in der Optimierung, der Signalverarbeitung (z.B. Kodierungstheorie, Kryptographie und Bildverarbeitung) und der Optik.

Physikalische und auch sonstige Größen lassen sich (mit wenigen Ausnahmen) bezüglich ihrer mathematischen Behandlung in zwei Klassen einteilen: Temperaturen, Stromstärken, Bevölkerungszahlen, Geldmengen usw. werden (bezüglich einer festzulegenden Einheit) durch *Zahlen* beschrieben, Geschwindigkeiten, Kräfte, Bevölkerungswanderungen, Warenströme usw. durch *Zahlen* zusammen mit einer Richtung. Im ersten Fall reden wir von *Skalaren*, im zweiten von *Vektoren*.

### § 1: Skalare

#### a) Von den natürlichen zu den komplexen Zahlen

Im Anfang waren die natürlichen Zahlen  $1, 2, 3, \dots$ . Man kann sie addieren und multiplizieren, aber man kann dort weder die Gleichung  $5 + x = 2$  noch die Gleichung  $5 \cdot x = 2$  lösen. Erstes Problem führt

auf die Erweiterung der Menge  $\mathbb{N}$  der natürlichen Zahlen zur Menge  $\mathbb{Z} = \{0, \pm 1, \pm 2, \dots\}$  der ganzen Zahlen, in der auch die Subtraktion uneingeschränkt ausführbar ist, nicht aber die Division. Letzteres führte – für positive Zahlen schon über zwei Tausend Jahre vor der Einführung negativer Zahlen – zur Einführung von Brüchen und letztlich zur Menge  $\mathbb{Q}$  der rationalen Zahlen, in dem alle Grundrechenarten uneingeschränkt ausführbar sind – mit Ausnahme natürlich der Division durch Null.

Um diese „rationalen Zahlen“ herum bauten PYTHAGORAS (geboren je nach Quelle zwischen ca. 600 v. Chr. und ca. 570 v. Chr., gestorben zwischen ca. 509 v. Chr. und ca. 475 v. Chr.) und seine Schüler in Süditalien eine ganze Weltanschauung; umso größer war ihr Schock, als sie entdeckten, daß ausgerechnet eine geometrisch so perfekte Größe wie die Diagonale eines Quadrats im keinem rationalen Verhältnis zur Seitenlänge steht, mit anderen Worten, daß die Quadratwurzel aus zwei keine rationale Zahl ist. Der Legende nach entdeckte dies HIPPASOS (ca. 520 v. Chr. – ca. 480 v. Chr.), der dafür je nach Überlieferung entweder von den anderen Pythagoräern ertränkt wurde oder aber als Strafe der Götter auf einer Schiffreise ertrank.

Trotzdem ließ sich seine Erkenntnis nicht unbeschrankt geheimhalten, und spätestens in PLATONS Akademie beschäftigte sich bereits zu dessen Lebzeiten (427 v. Chr. – 347 v. Chr.) vor allem EUDOXOS (ca. 408 v. Chr. – ca. 355 v. Chr.) mit nichtrationalem Zahlen als Grenzwerten rationaler Zahlen; ARCHIMEDES (287 v. Chr. – 212 v. Chr.) vertiefte das Studium von Grenzwerten, und rund zweihundert Jahre später entstand schließlich dank NEWTON (1643–1727), LEIBNIZ (1664–1716), EULER (1707–1783) und vielen anderen die moderne Analysis auf Grundlage der reellen Zahlen.

Auch hier ist noch nicht alles möglich; beispielsweise hat zwar die Gleichung  $x^2 = 3$  eine reelle Lösung (genauer gesagt zwei), nicht aber die Gleichung  $x^2 = -3$ . Letztere könnte gelöst werden, wenn man die Quadratwurzel aus  $-1$  ziehen könnte, denn dann wäre  $\sqrt{-3} = \sqrt{-1} \cdot \sqrt{3}$ . Genauso überlegt man sich leicht, daß dann jede quadratische Gleichung eine Lösung hätte.

Es liegt also nahe, auch die reellen Zahlen zu erweitern, indem man ein neues Element hinzufügt, dessen Quadrat  $-1$  ist. Dieses Element wird in der Mathematik und Physik traditionellerweise mit  $i$  wie *imaginär* bezeichnet, da es zur Zeit seiner Einführung als imaginäre, d.h. nur in der Vorstellung vorhandene, Größe angesehen wurde. In der Elektronik, wo  $I$  und  $i$  eine feste andere Bedeutung haben, verwendet man stattdessen den Buchstaben  $j$ .

Natürlich genügt es nicht, nur die Menge  $\mathbb{R} \cup \{i\}$  zu betrachten, denn wir möchten mit den neuen Zahlen auch rechnen und dabei möglichst wenig von den bewährten Rechenregeln für reelle Zahlen aufgeben.

Insbesondere sollten daher alle Zahlen der Form  $x + iy$  mit  $x, y \in \mathbb{R}$  in der neuen Menge liegen, und es sollte möglich sein, mit ihnen wie gewohnt zu rechnen. Für zwei Zahlen  $x+iy$  und  $u+iv$  müßte also gelten

$$\begin{aligned}(x+iy)+(u+iv) &= (x+u)+(iy+iv) = (x+u)+(iy+v) \\ \text{und} \\ (x+iy)(u+iv) &= xu+iyu+xiv+(iy)(iv) = xu+iyu+ixv+i^2yv \\ &= (xu-yv)+(yu+xv)i,\end{aligned}$$

was insbesondere bedeutet, daß sich Summen und Produkte von Ausdrücken der Form  $x+iy$  wieder in dieser Form schreiben lassen. Dies läßt hoffen, daß diese Ausdrücke vielleicht sogar schon für die geplante Erweiterung der reellen Zahlen ausreichen.

Um dies zu überprüfen, nehmen wir die gerade heuristisch abgeleiteten Regeln als *Definitionen* von Addition und Multiplikation und untersuchen die entstehende Struktur:

**Definition:** a) Die Menge  $\mathbb{C}$  der komplexen Zahlen ist die Menge aller formaler Ausdrücke der Form  $x+iy$  mit  $x, y \in \mathbb{R}$ .  
b) Auf  $\mathbb{C}$  wird eine Verknüpfung „+“ definiert durch die Vorschrift

$$(x+iy)+(u+iv) = (x+u)+(iy+v).$$

c) Dazu kommt eine Verknüpfung „·“, definiert durch

$$(x+iy) \cdot (u+iv) = (xu-yv)+i(xv+yu).$$

d) Für  $z = x + iy \in \mathbb{C}$  nennen wir  $x$  den *Realteil* und  $y$  den *Imaginärteil* von  $z$ ; in Zeichen

$$x = \Re z \quad \text{und} \quad y = \Im z.$$

(Eine komplexe Zahl heißt *komplex*, weil sie aus einem Realteil und einem Imaginärteil *zusammengesetzt* ist.)

### b) Der Begriff des Körpers

Wir wollen sehen, daß die komplexen Zahlen mit diesen Verknüpfungen den „üblichen“ Rechenregeln genügen. Das soll heißen, daß wir Addition, Subtraktion, Multiplikation und Division (außer durch Null) uneingeschränkt durchführen können und daß wir auch mit Klammern „wie gewohnt“ umgehen können. Diese vage Aussage formalisierte und präzisierte ERNST STEINTZ 1910 durch den Begriff des *Körpers*:

**Definition:** Ein Körper  $k$  ist eine Menge zusammen mit zwei Abbildungen

$$+: k \times k \rightarrow k \quad \text{und} \quad \cdot: k \times k \rightarrow k,$$

genannt *Addition* und *Multiplikation*, für die gilt:

#### I.1) Das Assoziativgesetz der Addition

$$(a + b) + c = a + (b + c) \quad \text{für alle } a, b, c \in k$$

#### I.2) Es gibt ein Element $0 \in k$ , so daß gilt

$$a + 0 = 0 + a = a \quad \text{für alle } a \in k$$

#### I.3) Zu jedem Element $a \in k$ gibt es ein Element $a' \in k$ , so daß gilt

$$a + a' = a' + a = 0.$$

Dennach bilden also die natürlichen Zahlen keinen Körper, weil dort weder die Addition noch die Multiplikation invertierbar ist, weil also mit anderen Worten weder die Subtraktion noch die Division (durch Zahlen ungleich null) unbeschränkt möglich ist.

#### I.4) Das Kommutativgesetz der Addition

$$a + b = b + a \quad \text{für alle } a, b \in k$$

## II. Multiplikation

### II.1) Das Assoziativgesetz der Multiplikation

$$(a \cdot b) \cdot c = a \cdot (b \cdot c) \quad \text{für alle } a, b, c \in k$$

### II.2) Es gibt ein von 0 verschiedenes Element $1 \in k$ , so daß gilt

$$a \cdot 1 = 1 \cdot a = a \quad \text{für alle } a \in k$$

### II.3) Zu jedem von 0 verschiedenen Element $a \in k$ gibt es ein Element $a'' \in k$ , so daß gilt

$$a \cdot a'' = a'' \cdot a = 1.$$

### II.4) Das Kommutativgesetz der Multiplikation

$$a \cdot b = b \cdot a \quad \text{für alle } a, b \in k$$

## III. Distributivgesetze

$$a \cdot (b + c) = a \cdot b + a \cdot c \quad \text{für alle } a, b, c \in k$$

Das Element  $a'$  aus I.3.) wird üblicherweise als  $-a$  bezeichnet und  $a''$  aus II.3) als  $a^{-1}$ . Statt  $a + (-b)$  schreibt man kurz  $a - b$ , statt  $a \cdot b^{-1}$  entsprechend  $a/b$ .



ERNST STEINTZ (1871–1928) wurde in Schlesien geboren und studierte ab 1890 an den Universitäten Breslau und Berlin. 1894 promovierte er in Breslau, ein Jahr später wurde er Privatdozent an der Technischen Hochschule Berlin-Charlottenburg. 1910 wurde er Professor in Breslau, 1920 an der Universität Kiel. In seinem Buch *Algebraische Theorie der Körper* gab er 1910 die erste Definition eines Körpers und bewies viele Sätze, die noch heute zum Standardstoff jeder Algebra-Vorlesung gehören. Auch die Konstruktion der rationalen Zahlen als Äquivalenzklassen von Paaren ganzer Zahlen geht auf ihn zurück.

Genauso bilden auch die ganzen Zahlen keinen Körper, denn hier kann man zwar uneingeschränkt subtrahieren, aber außer  $\pm 1$  hat keine ganze Zahl ein multiplikatives Inverses.

Die beiden aus der Schule bekannten Standardbeispiele von Körpern sind die rationalen Zahlen  $\mathbb{Q}$ , d.h. also die Menge aller Brüche mit einem ganzzähligen Zähler und einer natürlichen Zahl als Nenner, und die Menge  $\mathbb{R}$  der reellen Zahlen. Im nächsten Paragraphen werden wir sehen, daß sich auch die Menge  $\{0, 1\}$  aller Bits sowie die Menge aller Bytes zu Körpern machen lassen: daneben gibt es zahlreiche weitere endliche Körper, die in den verschiedensten Gebieten der Informationsverarbeitung eine Rolle spielen.

Im Augenblick interessieren uns aber vor allem die komplexen Zahlen; wir erwarten natürlich, daß gilt

**Satz:** Die Menge  $\mathbb{C}$  mit den oben definierten Verknüpfungen ist ein Körper.

**Beweis:** Eigentlich müßten wir alle Körperaxiome einzeln überprüfen; um aber nicht gar zu viel Papier zu produzieren, möchte ich mich hier im Sinne des Umweltschutzes auf die interessantesten beschränken.

Völlig uninteressant sind die Axiome, die sich mit der Addition in  $\mathbb{C}$  befassen: Da die Addition komponentenweise für Realteil und Imaginärteil definiert ist, folgen alle Axiome sofort aus den entsprechenden Axiomen für  $\mathbb{R}$ . Das Neutralelement bezüglich der Addition ist natürlich  $0 + i0$ , und  $-(x + iy) = (-x) + i(-y)$ .

Die Forderungen an die Multiplikation sind weniger offensichtlich. Unmittelbar einsichtig ist das Kommutativitätsgesetz; das Assoziativitätsgesetz dagegen ist eine eher unangenehme sture Nachrechnerei, die jeder einmal, aber nur einmal in seinem Leben wirklich ausführen sollte. (Ich habe sie glücklicherweise schon hinter mir.) Wir werden im übrigen in Kürze, sobald wir mit Abbildungsmatrizen umgehen können, einen alternativen Beweis finden, der ganz ohne Rechnung auskommt.

Neutral element bezüglich der Multiplikation kann, wenn alles Sinn haben soll, nur  $1 + i0$  sein, und in der Tat sieht man sofort, daß jedes

Element  $x + iy$  sowohl bei Links- wie auch bei Rechtsmultiplikation hiermit sich selbst liefert.

Bleibt die Existenz eines multiplikativen Inversen, und hier hilft nur ein Trick: Für  $x + iy \neq 0 + i0$  ist

$$(x + iy) \cdot (x - iy) = x^2 + y^2 \in \mathbb{R}_{>0}$$

$$\frac{1}{x + iy} = \frac{x - iy}{(x + iy)(x - iy)} = \frac{x - iy}{x^2 + y^2} = \frac{x}{x^2 + y^2} - i \cdot \frac{y}{x^2 + y^2}.$$

eine positive reelle Zahl; falls also ein Inverses existiert und die üblichen Regeln der Bruchrechnung gelten, ist

$$\frac{1}{x + iy} = \frac{x - iy}{(x + iy)(x - iy)} = \frac{x - iy}{x^2 + y^2} = \frac{x}{x^2 + y^2} - i \cdot \frac{y}{x^2 + y^2}.$$

Eine leichte Rechnung zeigt, daß dieses ganz rechts stehende Element von  $\mathbb{C}$  in der Tat sowohl bei Links- als auch bei Rechtsmultiplikation mit  $x + iy$  das Neutralelement  $1 + i0$  liefert.

Das noch verbleibende Distributivgesetz ist wieder Rechnerei zum Abhaken (oder folgt später ganz ohne Rechnung aus der Matrixdarstellung der komplexen Zahlen; der rechnerische Beweis beruht auf sturem Ausrechnen der beiden Seiten):

$$(x + iy)(u + iv) + (w + iz) = (x + iy)((u + w) + i(v + z)) \\ = (x(u + w) - y(v + z)) + i(x(v + z) + y(u + w))$$

und

$$(x + iy)(u + iv) + (x + iy)(w + iz) \\ = (xu - yv) + i(xv + yu)) + (xw - yz) + i(xz + yw)) \\ = (xu - yv + xw - yz) + i(xv + yu + xz + yw),$$

was offensichtlich dasselbe ist. ■

Es ist klar, daß die Abbildung

$$\begin{cases} \mathbb{R} & \rightarrow \mathbb{C} \\ x & \mapsto x + i0 \end{cases}$$

eine Einbettung des Körpers der reellen in den der komplexen Zahlen definiert; da wir ersteren erweitern wollen, betrachten wir diese Einbettung als Identifikation, d.h. wir identifizieren den „formalen Ausdruck“

$x+i0$  mit der reellen Zahl  $x$ . Insbesondere sind jetzt also 0 und 1 das additive und das multiplikative Neutralelement. Außerdem schreiben wir kurz  $i$  anstelle von  $0+i1$ ; nach den Rechenregeln, die wir inzwischen kennen, ist der „formale“ Ausdruck  $x+iy$  dann nichts anderes als die mit den Rechenoperationen von  $\mathbb{C}$  berechnete komplexe Zahl  $x+i\cdot y$ .

Damit sind also alle von der reellen Zahlen gewohnte Rechenregeln für die Grundrechenarten auch für komplexe Zahlen gültig. Nicht zu retten sind allerdings die Regeln über die *Ordnungsbeziehung*: Falls es in  $\mathbb{C}$  eine mit der algebraischen Struktur kompatible Ordnungsrelation gäbe, müßte  $i^2 \geq 0$  sein, was nicht im Sinne des Erfinders ist. Nicht zuletzt aus diesem Grund machen die Körperaxiome keinerlei Aussage über Größer- und Kleinerbeziehungen.

### c) Weitere Körper

Wir kennen inzwischen die drei ineinander liegenden Körper

$$\mathbb{Q} \subseteq \mathbb{R} \subseteq \mathbb{C};$$

tatsächlich liegen zwischen  $\mathbb{Q}$  und  $\mathbb{C}$  noch zahlreiche weitere Körper, mit denen wir uns hier zwar nicht ausführlich beschäftigen wollen, die aber trotzdem in der Informationsverarbeitung teilweise sehr wichtig sind.

Der Grund dafür liegt darin, daß die reellen Zahlen trotz ihres Namens alles andere als „real“ sind: Sie sind zwar ein sehr erfolgreiches Hilfsmittel zur Behandlung von Problemen aus den Naturwissenschaften, der Technik, den Wirtschaftswissenschaften usw., aber es ist beispielsweise nicht möglich, eine beliebige reelle Zahl mit endlichem Aufwand zu beschreiben – erst recht hat man keine Chance, beliebige reelle Zahlen in einem Computer darzustellen.

Es kommt noch schlimmer: Nach einem 1968 bewiesenen Satz von RICHARDSON läßt sich selbst für zwei endlich beschreibbare reelle Zahlen im allgemeinen nicht entscheiden, ob sie gleich sind oder nicht.

Die Mathematik kennt zwei mehr oder weniger erfolgreiche Auswege aus diesem Dilemma: Standard in den meisten Anwendung ist die Approximation der reellen Zahlen durch sogenannte Gleitkommazahlen,

die in einigen Programmiersprachen als *real* bezeichnet werden, in den meisten heute gebräuchlichen aber die korrektere Bezeichnung *float* haben. Mit den Möglichkeiten und Grenzen dieser Strategie beschäftigt sich die *Numerische Mathematik*; da es darüber eine eigene Vorlesung gibt, werden solche Fragen in der *Höheren Mathematik* nur gelegentlich kurz am Rande erwähnt werden.

Die andere Strategie besteht darin, sich auf einen *Teilkörper* der reellen (oder komplexen) Zahlen zu beschränken, in dem man exakt rechnen kann. Dies ist der (gegenüber der Numerik erheblich aufwendigere) Ansatz der *Computeralgebra*, der beispielsweise bei manchen Problemen der Computergraphik verwendet werden muß, da man hier zum Erhalt der logischen und topologischen Konsistenz der Daten *exakt* wissen muß, ob zwei auf verschiedene Weise berechneten Punkte gleich sind oder nicht. Eine falsche Antwort auf diese Frage führt erstaunlich oft zum Systemabsturz, beispielsweise wegen einer Division durch null.

Zum Glück gibt es einen Teilkörper von  $\mathbb{R}$ , den sogenannten Körper der berechenbaren Zahlen, in dem alle Berechnungen exakt und algorithmisch ausgeführt werden können – wenn auch meist sehr teuer. In der Praxis wendet man daher solche Verfahren meist nur dann an, wenn numerische Berechnungen keine garantiert exakte Antwort geben können.

### d) Mehr über komplexe Zahlen

Der Erfolg, den wir bei der Herleitung des multiplikativen Inversen durch Erweiterung mit  $x-iy$  hatten, verdient es, genauer untersucht zu werden:

**Definition:** Für  $z = x+iy \in \mathbb{C}$  heißt  $\bar{z} = x-iy$  die zu  $z$  konjugiert komplexe Zahl.  
(In einigen Büchern wird die konjugiert komplexe Zahl zu  $z$  auch mit  $z^*$  bezeichnet.)

Offensichtlich ist

$$\overline{z+w} = \bar{z} + \bar{w} \quad \text{für alle } z, w \in \mathbb{C},$$

und auch das Nachrechnen von

$$\overline{zw} = \overline{z} \cdot \overline{w} \quad \text{für alle } z, w \in \mathbb{C}$$

bereitet keinerlei Schwierigkeiten.

Für die Herleitung des Inversen wesentlich war die Tatsache, daß

$$(x+iy)(x-iy) = x^2 + y^2$$

eine reelle Zahl ist, die genau dann verschwindet, wenn sowohl  $x$  als auch  $y$  und damit auch  $x+iy$  verschwinden; wir bezeichnen die Quadratwurzel aus dieser nichtnegativen reellen Zahl als *Betrag* der komplexen Zahl:

**Definition:** Der Betrag einer komplexen Zahl  $z = x + iy$  ist

$$|z| = \sqrt{z \cdot \overline{z}} = \sqrt{x^2 + y^2}.$$

Für reelles  $z$  stimmt das natürlich genau mit dem gewohnten Betrag einer reellen Zahl überein.

Offensichtlich ist  $|z| = 0 \Leftrightarrow z = 0$  und

$$\frac{1}{z} = \frac{\overline{z}}{z \cdot \overline{z}} = \frac{\overline{z}}{|z|^2}.$$

Der Betrag hat noch eine weitere nützliche Interpretation: Für zwei komplexe Zahlen  $z = x + iy$  und  $w = u + iv$  ist

$$|z - w| = \sqrt{(x - u)^2 + (y - v)^2}$$

gerade der EUKLIDISCHE Abstand zwischen den Punkten  $(x, y)$  und  $(u, v)$  der EUKLIDISCHEN Ebenen  $\mathbb{R}^2$ . Werden die komplexen Zahlen über die Abbildung

$$\begin{cases} \mathbb{C} & \rightarrow \mathbb{R}^2 \\ x + iy & \mapsto (x, y) \end{cases}$$

mit den Punkten der EUKLIDISCHEN Ebenen identifiziert, entspricht also der Betrag der Differenz zweier Zahlen gerade dem Abstand der zu gehörigen Punkte. Man bezeichnet den Körper der komplexen Zahlen in diesem Zusammenhang auch als **GAUSSSCHE Zahlenebene**. Sie war

zwar nicht zusammen mit GAUSS auf dem Zehnmarkschein abgebildet, war aber 1977 das Thema der Sondermarke zu seinem zweihundertsten Geburtstag.



CARL FRIEDRICH GAUSS (1777–1855) war der bedeutendste Mathematiker seiner Zeit. Er leistete wesentliche Beiträge zur Zahlentheorie, zur nichteuclidischen Geometrie, zur Differentialgeometrie und Kartographie, zur Fehlerrechnung und Statistik, zur Astronomie und Geophysik usw. Als Direktor der Göttinger Sternwarte baute er zusammen mit dem Physiker Weber den ersten Telegraphen. Er leitete die erste Vermessung und Kartierung des Königreichs Hannover und zeitweise auch den Wissenschaftsfond der Universität Göttingen; seine hierbei gewonnene Erfahrung benutzte er für erfolgreiche Spekulationen mit Aktien. Sätze und Verfahren von Gauß werden uns im Laufe der Vorlesung noch häufig begegnen.

## §2: Vektoren und Vektorräume

Abstrakte Mathematik lebt davon, daß anschauliche Phänomene formalisiert werden, um die so entstehende formale Struktur auf andere, weniger anschauliche Phänomene anzuwenden. So ist auch der Begriff des Vektorraums entstanden aus den wohlbekannten Vektoren der Ebene und des Raumes.

### a) Vektoren in der Ebene und im Raum

Vektoren werden anschaulich dargestellt durch *Pfeile*, d.h. durch gerichtete Verbindungsstrecken zweier Punkte. Sie sind festgelegt durch die Angabe von Anfangs- und Endpunkt, aber auch beispielsweise durch die Angabe von Anfangspunkt, Länge und Richtung, wobei diese Richtung jedoch für Pfeile der Länge Null nicht definiert ist.

Pfeile dieser Art sind nützlich beispielsweise für die Darstellung von elektrischen oder magnetischen Feldern wie etwa den in Abbildung eins dargestellten: dem elektrischen Feld einer abstoßenden Punktladung und dem Magnetfeld eines stromdurchflossenen Leiters.

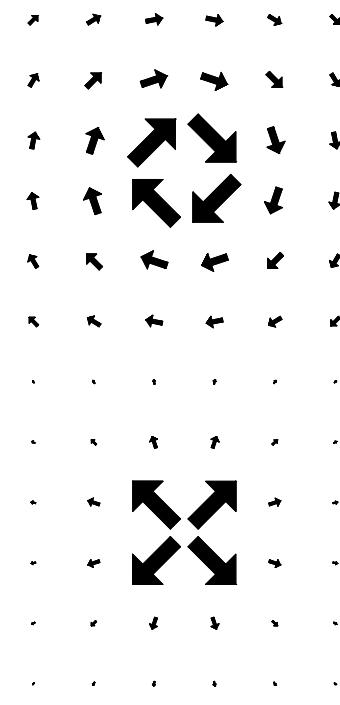


Abb. 1: Zwei elektromagnetische Felder

Zwei Pfeile lassen sich addieren, falls der Endpunkt des ersten gleich dem Anfangspunkt des zweiten ist; die Summe ist dann derjenige Pfeil, der den Anfangspunkt des ersten mit dem Endpunkt des zweiten Pfeils verbindet. Auch läßt sich ein Pfeil mit einer reellen Zahl multiplizieren, wenn wir vereinbaren, daß das Ergebnis jeder Pfeil sein soll, der denselben Anfangspunkt und dieselbe Richtung hat wie der ursprüngliche Pfeil, dessen Länge aber mit der reellen Zahl multipliziert wurde. (Eine Multiplikation mit einer negativen Zahl soll dabei bedeuten, daß der Pfeil an seinem Anfangspunkt gespiegelt und dann mit dem Betrag der Zahl multipliziert wird.)

Sobald wir uns allerdings dafür interessieren, wie sich ein Teilchen im kombinierten Kraftfeld der Punktladung und des stromdurchflossenen Leiters bewegt, reichen Pfeile nicht mehr aus: Wir haben zwar für jeden Punkt der Ebene (außer dem Nullpunkt) einen Kraftpfeil für jedes Feld, aber natürlich müssen wir in jedem Punkt die beiden *dort* beginnenden Kraftpfeile addieren, was mit Pfeilen nicht geht.

Die Lösung dieses Problems ist wohlbekannt: Die beiden Pfeile werden gemäß dem „Parallelogramm der Kräfte“ kombiniert, d.h. der eine Pfeil wird so verschoben, daß sein Anfangspunkt gleich dem Endpunkt des anderen Pfeils ist. Wie Abbildung zwei zeigt, ist das Ergebnis un-

abhängig von der Reihenfolge der Summanden, d.h.

$$\vec{v} + \vec{w} = \vec{w} + \vec{v}.$$

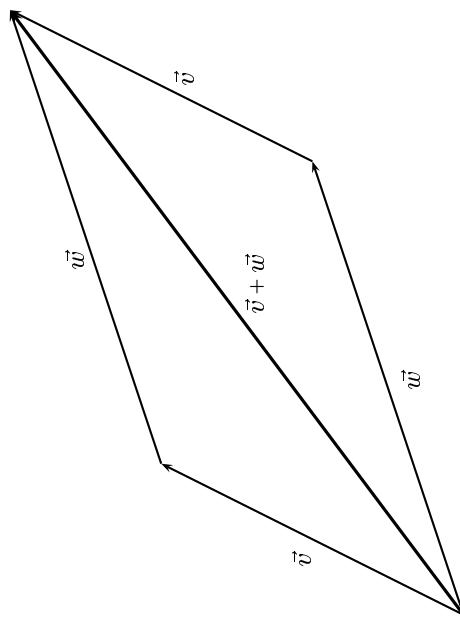


Abb. 2: Das „Parallelogramm der Kräfte“

Wir definieren daher als neuen Begriff einen *Vektor* als etwas, das zwar wie ein Pfeil eine Länge und eine Richtung haben soll, aber keinen Anfangspunkt. Mathematisch exakt ausgedrückt ist also ein Vektor eine Äquivalenzklasse von Pfeilen, wobei zwei Pfeile genau dann äquivalent sind, wenn sie dieselbe Länge und (so die Länge von Null verschieden ist) dieselbe Richtung haben.

Vektoren werden in der Literatur meist durch Fraktur- oder Fettbuchstaben bezeichnet; da sich Fettdruck schlecht an der Tafel realisieren läßt und Frakturbuchstaben meist zu Hörerprotesten führen, verwenden wir hier stattdessen lateinische Buchstaben, die mit einem Pfeil überstrichen sind, also  $\vec{u}, \vec{v}, \vec{w}, \dots$ . Die Addition zweier Vektoren wird durch das gewöhnliche Pluszeichen ausgedrückt, wir schreiben also  $\vec{v} + \vec{w}$ . Aus dem „Parallelogramm der Kräfte“ in Abbildung zwei liest man sofort ab, daß  $\vec{v} + \vec{w} = \vec{w} + \vec{v}$  ist. Abbildung drei zeigt die Summe der beiden Kraftfelder aus Abbildung eins.

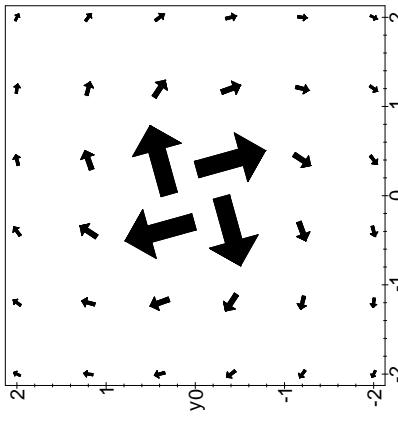


Abb. 3: Die Summe der beiden Felder aus Abbildung eins

Als weitere Eigenschaft der Vektoraddition wollen wir festhalten, daß es zu jedem Vektor  $\vec{v}$  einen Vektor  $\vec{w}$  gibt, so daß

$$\vec{v} + \vec{w} = \vec{0}$$

der Nullvektor ist;  $\vec{w}$  ist einfach der entgegengesetz orientierte Vektor  $\vec{v}$ . Wir bezeichnen diesen Vektor kurz als  $-\vec{v}$ .

Die Addition des Nullvektors ändert natürlich nichts am anderen Summanden, d.h.

$$\vec{v} + \vec{0} = \vec{0} + \vec{v} = \vec{v} \quad \text{für alle Vektoren } \vec{v}.$$

Schließlich gilt für die Vektoraddition auch noch das Assoziativgesetz

$$(\vec{u} + \vec{v}) + \vec{w} = \vec{u} + (\vec{v} + \vec{w}),$$

wie man sich leicht überzeugt, indem man das Diagramm für die Konstruktion von  $\vec{v} + \vec{w}$  an den Endpunkt des Vektors  $\vec{u}$  verschiebt; siehe Abbildung vier.

Außer der Addition von Vektoren können wir auch ihre Streckung, d.h. ihre Multiplikation mit einer reellen Zahl, definieren: Ist  $\vec{v}$  ein Vektor und  $\lambda > 0$  eine positive reelle Zahl, so soll  $\lambda\vec{v}$  dieselbe Richtung haben wie  $\vec{v}$  und die  $\lambda$ -fache Länge; für  $\lambda < 0$  soll  $\lambda\vec{v}$  die entgegengesetzte

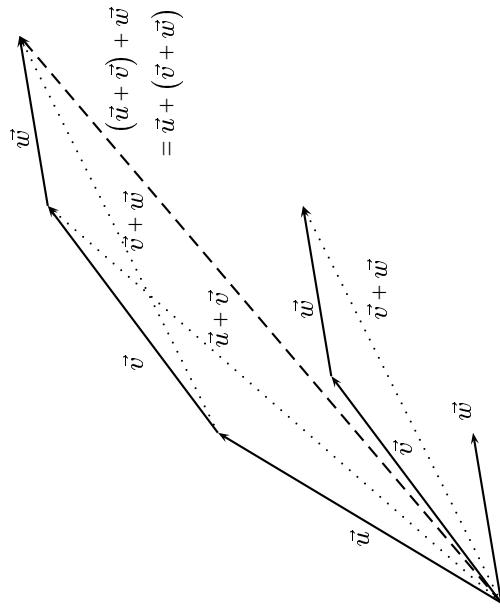


Abb. 4: Das Assoziativgesetz der Vektoraddition

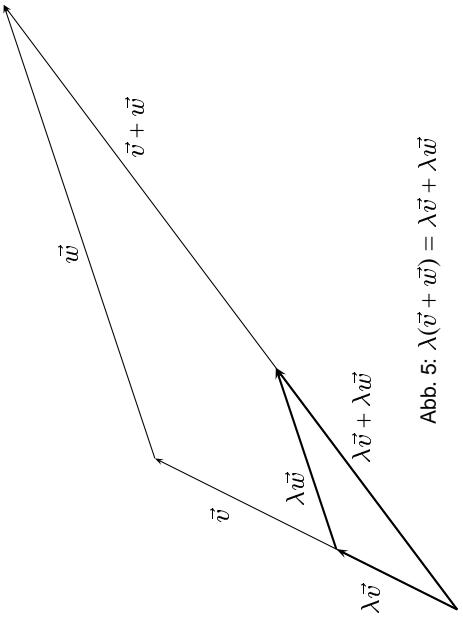
Richtung haben und die  $|\lambda|$ -fache Länge. Für  $\lambda = 0$  schließlich ist  $\lambda\vec{v}$  der Nullvektor.

Anwendung des Strahlensatzes auf das Dreieck in Abbildung fünf zeigt, daß für diese Multiplikation das Distributivgesetz

$$\lambda(\vec{v} + \vec{w}) = \lambda\vec{v} + \lambda\vec{w}$$

gilt: Als Strahlen betrachten wir von  $\vec{v}$  und  $\vec{v} + \vec{w}$  aufgespannten Halbgeraden, und wir schneiden mit den beiden parallelen Geraden, die durch die eingezeichneten Vektoren  $\lambda\vec{v}$  und  $\vec{w}$  festgelegt sind. Dabei sollen die fett eingezeichneten Vektoren die mit  $\lambda$  multiplizierten sein; im Bild ist  $\lambda = 0,4$ .

Das andere Distributivgesetz  $(\lambda + \mu)\vec{v} = \lambda\vec{v} + \mu\vec{v}$  ist ziemlich trivial: Da sich alles auf der von  $\vec{v}$  aufgespannten Geraden abspielt und wir diese mit der reellen Zahlengeraden identifizieren können, läßt sich diese Regel auf das gewöhnliche Distributivgesetz in  $\mathbb{R}$  zurückführen, genauso wie sich die Regel  $(\lambda\mu)\vec{v} = \lambda(\mu\vec{v})$  auf das gewöhnliche Assoziativgesetz der Multiplikation in  $\mathbb{R}$  zurückführen läßt.

Abb. 5:  $\lambda(\vec{v} + \vec{w}) = \lambda\vec{v} + \lambda\vec{w}$ 

### b) Definition des Vektorraums

Damit haben wir alle Rechenregeln zusammen, die wir für die Definition eines Vektorraums brauchen. Da wir Vektoren auch mit Zahlen multiplizieren wollen, müssen wir zwei Arten von Objekten betrachten: Vektoren, die wir weiterhin mit  $\vec{v}, \vec{w}$  usw. bezeichnen, sowie Skalare, für die wir griechische Buchstaben verwenden. Auch haben wir zwei Arten von Verknüpfungen: Die Addition von Vektoren, die wir wie üblich mit „+“ bezeichnen, und die Multiplikation eines Vektors mit einem Skalar, die mit einem meist weggelassenen Malpunkt „·“ bezeichnet wird.

Für die Skalare lassen wir, wie bereits in §1c) diskutiert, Elemente eines beliebigen Körpers zu; für den Anfänger ist es wahrscheinlich am einfachsten, sich die Skalare zunächst als reelle Zahlen vorzustellen.

**Definition:**  $k$  sei ein Körper. Eine Menge  $V$  heißt *Vektorraum* über  $k$  oder  $k$ -Vektorraum, wenn es zwei Verknüpfungen

$$+: V \times V \rightarrow V \quad \text{und} \quad \cdot: k \times V \rightarrow V$$

gibt, so daß gilt:

#### I.1) Das Assoziativgesetz der Vektoraddition

$$(\vec{u} + \vec{v}) + \vec{w} = \vec{u} + (\vec{v} + \vec{w}) \quad \text{für alle } \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in V$$

I.2) Es gibt einen Vektor  $\vec{0} \in V$ , so daß für jeden Vektor  $\vec{v} \in V$  gilt

$$\vec{v} + \vec{0} = \vec{0} + \vec{v}.$$

I.3) Zu jedem Vektor  $\vec{v} \in V$  gibt es einen Vektor  $-\vec{v} \in V$ , so daß

$$\vec{v} + (-\vec{v}) = (-\vec{v}) + \vec{v} = \vec{0}.$$

#### I.4) Das Kommutativgesetz der Vektoraddition

$$\vec{u} + \vec{v} = \vec{v} + \vec{u} \quad \text{für alle } \vec{u}, \vec{v} \in V$$

#### II.1) Das Distributivgesetz bei der Addition von Skalaren

$$(\lambda + \mu)\vec{v} = \lambda\vec{v} + \mu\vec{v} \quad \text{für alle } \lambda, \mu \in k \text{ und alle } \vec{v} \in V.$$

#### II.2) Das Distributivgesetz bei der Addition von Vektoren

$$\lambda(\vec{v} + \vec{w}) = \lambda\vec{v} + \lambda\vec{w} \quad \text{für alle } \lambda \in k \text{ und alle } \vec{v}, \vec{w} \in V.$$

#### II.3) Kompatibilität von Körper- und Skalarmultiplikation

$$(\lambda\mu)\vec{v} = \lambda(\mu\vec{v}) \quad \text{für alle } \lambda, \mu \in k \text{ und alle } \vec{v} \in V.$$

#### II.4) Multiplikation mit der Eins

$$1\vec{v} = \vec{v} \quad \text{für alle } \vec{v} \in V.$$

#### II.5) Multiplikation mit der Null bzw. mit dem Nullvektor

$$0\vec{v} = \vec{0} \quad \text{für alle } \vec{v} \in V \quad \text{und} \quad \lambda\vec{0} = \vec{0} \quad \text{für alle } \lambda \in k.$$

**Bemerkung:** Die Forderungen I.1–I.4 in der Definition des Körpers und des Vektorraums sowie die Forderungen II.1–II.4 in der Körperdefinition sind fast identisch, und in der Tat beschreiben sie eine gemeinsame mathematische Struktur, die sogenannte *abelsche Gruppe*. Da wir diese nicht weiter benötigen werden, sei auf Einzelheiten verzichtet.



Vektoren und Vektorräume sind als mathematische Begriffe recht jung: Rechnerische Methoden zur Lösung geometrischer Probleme wurden zwar schon ab etwa 1636 beispielweise von RENÉ DESCARTES (1596–1650) eingesetzt (kartesische Koordinaten), aber erst gegen Mitte des 19. Jahrhunderts wurden Ansätze entwickelt, um geometrische Objekte *koordinatenfrei* algebraisch zu behandeln. Ein erster Durchbruch war das 1844 erschienene Buch *Die Ausdehnungslehre* von HERMANN GÜNTHER GRASSMANN (1809–1877, oberes Bild): Er betrachtete Objekte, die unter anderem alle Vektorraumaxiome erfüllten, die darüber hinaus allerdings auch miteinander multipliziert werden konnten, so daß er etwas komplizierteres als einen Vektorraum definiert hatte: eine sogenannte Algebra. Sie spielt noch heute eine große Rolle bei der Charakterisierung der Lage zweier Vektorräume ineinander. 1888 definierte GIUSEPPE PEANO (1858–1932, unteres Bild) in seinem Buch *Calcolo geometrico secondo l'ausdehnungslehre di H. Grassmann preceduto dalle operazioni della logica deductiva* Vektorräume (über  $\mathbb{R}$ ) im obigen Sinne; in diesem Buch treten auch erstmalig mengentheoretische Symbole wie  $\cap$ ,  $\cap$  und  $\in$  auf. Ab etwa 1920 wandte STEFAN BANACH (1892–1945) PEANOS Theorie an auf Funktionenräume und lineare Operatoren.



Auf den ersten Blick seltsam erscheint, daß  $\mathbb{R}$  ein  $\mathbb{Q}$ -Vektorraum ist: Vektoraddition ist die gewöhnliche Addition reeller Zahlen und Multiplikation mit Skalaren die Multiplikation einer reellen Zahl mit einer rationalen. Auch hier folgen alle Vektorraumaxiome sofort aus den üblichen Rechenregeln für reelle Zahlen, für die es natürlich gleichgültig ist, daß hier einige der betrachteten Zahlen sogar rational sind.

Interessanter ist das folgende Beispiel: Für eine offene Teilmenge  $U$  von  $\mathbb{R}$ , als z.B. ein offenes Intervall  $U = (a, b)$  und eine natürliche Zahl  $n \in \mathbb{N}$  definieren wir die Menge

$$\mathcal{C}^n(U, \mathbb{R}) = \{f: U \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ ist } n\text{-mal stetig differenzierbar}\}.$$

Für deren Elemente seien Addition und Skalarmultiplikation punktweise definiert, d.h. für  $f, g \in \mathcal{C}^n(U, \mathbb{R})$  und  $\lambda \in \mathbb{R}$  setzen wir

$$f + g: \begin{cases} U \rightarrow \mathbb{R} \\ t \mapsto f(t) + g(t) \end{cases} \quad \text{und} \quad \lambda f: \begin{cases} U \rightarrow \mathbb{R} \\ t \mapsto \lambda f(t) \end{cases}.$$

Abbildung sechs zeigt für  $(a, b) = (0, 3\pi)$  zu den beiden dünn eingezeichneten Funktionen  $f(t) = \sin t$  und  $g(t) = \sin 3t$  die dick eingezeichnete Funktion  $f + g$ , und Abbildung sieben zeigt  $f$  zusammen mit der Funktion  $2f$ .

### c) Erste Beispiele

Standardbeispiel sind natürlich die  $\mathbb{R}$ -Vektorräume  $\mathbb{R}^n$ . Wir schreiben ihre Elemente als Spaltenvektoren der Form

$$\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}, \quad \vec{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix}, \quad \dots$$

und haben die beiden Rechenoperationen

$$\vec{v} + \vec{w} = \begin{pmatrix} v_1 + w_1 \\ \vdots \\ v_n + w_n \end{pmatrix} \quad \text{und} \quad \lambda \vec{v} = \begin{pmatrix} \lambda v_1 \\ \vdots \\ \lambda v_n \end{pmatrix}.$$

Alle Rechenregeln folgen sofort aus den entsprechenden Regeln für reelle Zahlen, und genauso können wir auch für einen beliebigen Körper  $k$  die  $k$ -Vektorräume  $k^n$  definieren.

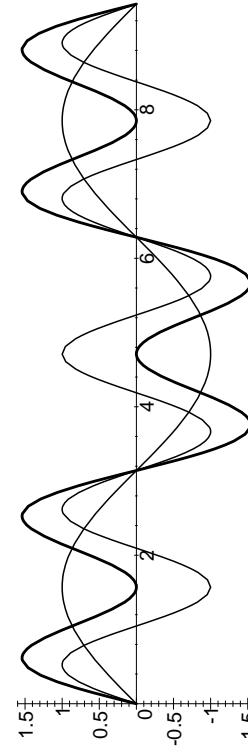
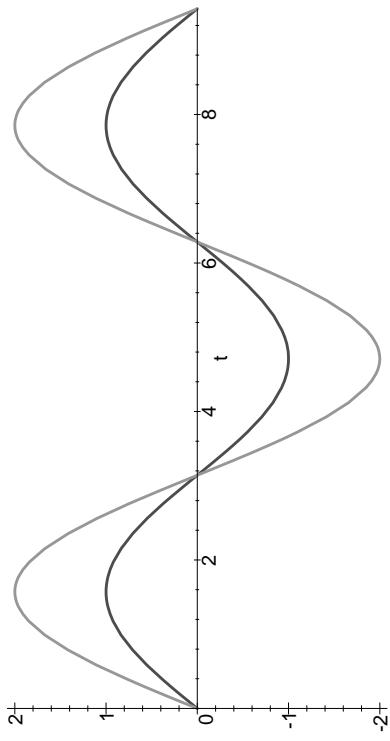


Abb. 6: Die Summe von  $f(t) = \sin t$  und  $g(t) = \sin 3t$

Damit dies alles wohldefiniert ist, müssen wir uns noch überlegen, daß mit  $f$  und  $g$  die Funktionen  $f + g$  und  $\lambda f$  wieder in  $\mathcal{C}^n(U, \mathbb{R})$  liegen.

Abb. 7:  $f(t) = \sin t$  zusammen mit  $2f$ 

Das ist aber klar, denn die Summe zweier stetiger bzw. differenzierbarer Funktionen ist wieder stetig bzw. differenzierbar, und wegen der Rechenregel  $(f + g)' = f' + g'$  gilt dies auch für die höheren Ableitungen. Genauso kann man für  $\lambda f$  argumentieren. Da alle Rechenoperationen auf die gewöhnliche reelle Addition und Multiplikation für die Funktionswerte zurückgeführt sind, folgen die Vektorraumaxiome aus den üblichen Rechenregeln für reelle Zahlen: Um etwa das Assoziativgesetz

$$(f + g) + h = f + (g + h)$$

nachzuweisen, müssen wir zeigen, daß für jede reelle Zahl  $t$  die Funktionen auf beiden Seiten denselben Wert haben, d.h.

$$((f + g) + h)(t) = (f + (g + h))(t) \quad \text{für alle } t \in \mathbb{R}.$$

Dazu rechnen wir beide Seiten aus:

$$((f + g) + h)(t) = (f + g)(t) + h(t) = (f(t) + g(t)) + h(t)$$

und

$$(f + (g + h))(t) = f(t) + (g + h)(t) = f(t) + (g(t) + h(t));$$

nach dem Assoziativgesetz für die Addition reeller Zahlen, angewandt auf die Zahlen  $f(t), g(t), h(t)$ , sind die beiden rechten Seiten gleich.  
Die restlichen Axiome folgen genauso, nur etwas einfacher.

Ganz entsprechend lassen sich auch die Mengen

$$\mathcal{C}^0(U, \mathbb{R}) = \{f: U \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ ist stetig}\}$$

und

$$\mathcal{C}^\infty(U, \mathbb{R}) = \{f: U \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ ist beliebig oft differenzierbar}\}$$

sowie

$$\mathcal{C}^\omega(U, \mathbb{R}) = \left\{ f: U \rightarrow \mathbb{R} \mid \begin{array}{l} f \text{ ist um jeden Punkt } x \in U \text{ durch} \\ \text{eine TAYLOR-Reihe darstellbar} \end{array} \right\}$$

zu  $\mathbb{R}$ -Vektorräumen machen. (Wer noch nicht weiß, was eine TAYLOR-Reihe ist, wird es im nächsten Kapitel lernen.)

Man beachte, daß die Elemente von Räumen wir  $\mathcal{C}^0(U, \mathbb{R})$  nicht das geringste mit Pfeilen oder auch mit den zu Beginn des Abschnitts betrachteten anschaulichen Vektoren im  $\mathbb{R}^3$  zu tun haben; trotzdem ist  $\mathcal{C}^0(U, \mathbb{R})$  ein Vektorraum. Jede für Vektoren im  $\mathbb{R}^3$  anschaulich klare Aussage, die wir allein aus den Vektorraumaxionen herleiten können, gilt damit auch für stetige Funktionen von  $U$  nach  $\mathbb{R}$ . Dies werden wir im nächsten Semester beispielsweise ausnutzen, um ein periodisches Signal in reine Schwingungen zu zerlegen.

Als trivialstes Beispiel eines Vektorraums haben wir schließlich noch über jedem Körper  $k$  den Nullvektorraum, der nur aus dem Nullvektor  $\vec{0}$  besteht. Hier sind alle Axiome schon deshalb klar, weil jeder vektorwerte Ausdruck notwendigerweise auf den Nullvektor führen muß – es gibt schließlich keine Alternative.

#### d) Lineare Abbildungen

Vektorräume werden erst richtig interessant, wenn man mit ihren Elementen etwas mehr tun kann als sie nur zu addieren und mit Skalaren zu multiplizieren. In der Geometrie etwa möchte man Vektoren gelegentlich auch drehen, bei Vektorräumen von differenzierbaren Funktionen möchte man deren Elemente differenzieren und so weiter. Viele derartige Operationen lassen sich unter dem Begriff der linearen Abbildung einordnen:

**Definition:** a) Eine Abbildung  $\varphi: V \rightarrow W$  heißt *linear*, wenn für alle Vektoren  $\vec{u}, \vec{v} \in V$  und alle  $\lambda, \mu \in k$  gilt:

$$\varphi(\lambda\vec{u} + \mu\vec{v}) = \lambda\varphi(\vec{u}) + \mu\varphi(\vec{v}).$$

b) Unter dem *Kern* von  $\varphi$  verstehen wir die Menge

$$\text{Kern } \varphi \stackrel{\text{def}}{=} \{ \vec{v} \in V \mid \varphi(\vec{v}) = \vec{0} \}.$$

c) Das *Bild* von  $\varphi$  ist die Menge

$$\text{Bild } \varphi \stackrel{\text{def}}{=} \{ \vec{w} \in W \mid \text{Es gibt } \vec{v} \in V \text{ mit } \varphi(\vec{v}) = \vec{w} \}.$$

Die beiden allereinfachsten Beispiele für lineare Abbildungen sind für jeden Vektorraum  $V$  die identische Abbildung  $V \rightarrow V$ , die jeden Vektor auf sich selbst abbildet, sowie die Nullabbildung, die jedem Vektor  $\vec{v} \in V$  den Nullvektor zuordnet. Letztere kann man wohlweise als Abbildung  $V \rightarrow V$  oder als Abbildung von  $V$  in den Nullvektorraum auffassen.

Da die identische Abbildung jeden Vektor auf sich selbst abbildet, bildet sie insbesondere nur den Nullvektor auf den Nullvektor ab; ihr Kern besteht also nur aus dem Nullvektor. Ihr Bild ist natürlich ganz  $V$ , denn jeder Vektor  $\vec{v} \in V$  hat natürlich sich selbst als Urbild. Bei der Nullabbildung ist es genau umgekehrt: Ihr Kern ist ganz  $V$ , während das Bild nur aus dem Nullvektor besteht.

Ebenfalls völlig trivial ist die Linearität von *Projektionen* wie etwa der Projektion  $\mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$ , die jedem Vektor seine ersten beiden Komponenten zuordnet. Ihr Bild ist ganz  $\mathbb{R}^2$ , und im Kern liegen genau die Vektoren, deren ersten beiden Komponenten null sind, d.h. die Vielfachen des dritten Einheitsvektors.

Ein etwas interessanteres Beispiel einer linearen Abbildung ist

$$\varphi: \begin{cases} \mathbb{R}^3 & \rightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} & \mapsto \begin{pmatrix} x-y \\ y-z \end{pmatrix} \end{cases};$$

sie ist linear, denn

$$\begin{aligned} \varphi \left( \lambda \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \\ z_1 \end{pmatrix} + \mu \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \\ z_2 \end{pmatrix} \right) &= \varphi \left( \begin{pmatrix} \lambda x_1 + \mu x_2 \\ \lambda y_1 + \mu y_2 \\ \lambda z_1 + \mu z_2 \end{pmatrix} \right) \\ &= \begin{pmatrix} \lambda x_1 + \mu x_2 - \lambda y_1 - \mu y_2 \\ \lambda y_1 + \mu y_2 - \lambda z_1 - \mu z_2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

und

$$\begin{aligned} \lambda \cdot \varphi \left( \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \\ z_1 \end{pmatrix} \right) + \mu \cdot \varphi \left( \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \\ z_2 \end{pmatrix} \right) &= \lambda \begin{pmatrix} x_1 - y_1 \\ y_1 - z_1 \\ z_1 \end{pmatrix} + \mu \begin{pmatrix} x_2 - y_2 \\ y_2 - z_2 \\ z_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \lambda x_1 - \lambda y_1 + \mu x_2 - \mu y_2 \\ \lambda y_1 - \lambda z_1 + \mu y_2 - \mu z_2 \end{pmatrix}, \end{aligned}$$

was offensichtlich dasselbe ist.

Bei Vektorräumen von Funktionen ist beispielsweise für jeden Punkt  $t_0 \in (a, b)$  die Auswertungsabbildung

$$\mathcal{C}^n((a, b), \mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}; \quad f \mapsto f(t_0)$$

nach Definition der Vektorraumoperationen von  $\mathcal{C}^n((a, b), \mathbb{R})$  linear, denn  $\lambda f + \mu g$  wurde ja gerade so definiert, daß für  $t_0$  wie auch für jeden anderen Punkt aus  $(a, b)$  gilt

$$(\lambda f + \mu g)(t_0) = \lambda f(t_0) + \mu g(t_0).$$

Allgemeiner können wir auch die *Abtastung* einer Funktion betrachten: Für vorgegebene Punkte  $t_1, \dots, t_N \in (a, b)$  definieren wir die Abbildung

$$\varphi: \begin{cases} \mathcal{C}^n((a, b), \mathbb{R}) & \rightarrow \mathbb{R}^N \\ f & \mapsto \begin{pmatrix} f(t_1) \\ f(t_2) \\ \vdots \\ f(t_N) \end{pmatrix} \end{cases},$$

die  $f$  an  $N$  Argumenten auswertet. Anwendung ist beispielsweise die Digitalisierung eines Signals, etwa eines Musikstücks für eine CD. Hier beschreibt die Funktion  $f$  die zeitliche Variation des Schalldrucks (die man zumindest als stetig annehmen kann, d.h.  $f' = 0$ ), und die Punkte  $t_i$

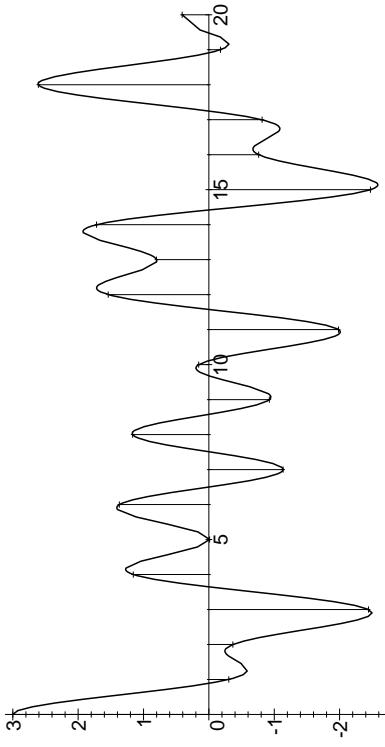


Abb. 8: Abtastung eines Signals

wären gleichmäßig über die Länge des Musikstücks verteilt, jeweils 44 100 Stück pro Sekunde.

Diese Abbildung ist linear, weil jede ihrer Komponentenabbildungen  $f \mapsto f(t_i)$  linear ist. Wir können die Linearität dieser Digitalisierung eines Signals aber auch inhaltlich interpretieren: Die Eigenschaft

$$\varphi(\lambda f + \mu g) = \lambda\varphi(f) + \mu\varphi(g)$$

bedeutet für positive  $\lambda$  und  $\mu$ , daß es gleichgültig ist, ob man zwei verschiedene Signale (z.B. Mikrophonkanäle) zunächst in einem analogen Mischpult vereinigt und dann digitalisiert oder zunächst digitalisiert und dann digital mischt. (Dies setzt natürlich voraus, daß man sowohl analog als auch digital mit perfekter Genauigkeit arbeitet – keine sehr realistische Annahme.)

Ein anderes Beispiel einer linearen Abbildung zwischen Vektorräumen von Funktionen ist die Differentiation

$$\mathcal{C}^{n+1}((a, b), \mathbb{R}) \rightarrow \mathcal{C}^n((a, b), \mathbb{R}); \quad f \mapsto f'$$

denn  $(\lambda f + \mu g)' = \lambda f' + \mu g'$ . Kern dieser Abbildung sind alle  $(n+1)$ -fach differenzierbaren Funktionen, deren Ableitung identisch verschwindet, also die konstanten Funktionen. Das Bild ist ganz  $\mathcal{C}^n((a, b), \mathbb{R})$ , da

jede  $n$ -fach differenzierbare Funktion eine  $(n+1)$ -fach differenzierbare Stammfunktion hat.

Auch die Abbildung

$$\mathcal{C}^2((a, b), \mathbb{R}) \rightarrow \mathcal{C}^0((a, b), \mathbb{R}); \quad f \mapsto f'' + \omega^2 f$$

ist für jedes  $\omega \in \mathbb{R}$  linear; ihr Kern besteht genau aus jenen Funktionen  $f(t)$ , die der sogenannten *Schwingungsdifferentialgleichung*

$$f''(t) + \omega^2 f(t) = 0$$

genügen; er enthält also beispielsweise die Funktionen  $\cos \omega t$  und  $\sin \omega t$ .

### e) Untervektorräume

Kern und Bild einer linearen Abbildung werden im allgemeinen unendliche Mengen sein, so daß selbst bei Vektorräumen wie dem  $\mathbb{R}^3$  zunächst nicht ganz klar ist, wie man sie mit endlichem Aufwand beschreiben kann. Bei nichtlinearen Abbildungen kann so etwas in der Tat ein großes Problem sein, aber hier im Linearen reichen unsere vorhandenen Werkzeuge zumindest für Vektorräume wie einen  $\mathbb{R}^n$  völlig aus. Zur Klärung der Begriffe beginnen wir mit einer

**Definition:** Eine Teilmenge  $U \subseteq V$  eines  $k$ -Vektorraums  $V$  heißt *Untervektorraum*, in Zeichen  $U \leq V$ , wenn  $U$  nicht leer ist und mit je zwei Vektoren  $\vec{u}, \vec{v} \in U$  und Skalaren  $\lambda, \mu \in k$  auch den Vektor  $\lambda\vec{u} + \mu\vec{v}$  enthält.

$U$  ist dann insbesondere selbst ein Vektorraum, denn da es mindestens einen Vektor  $\vec{v} \in U$  geben muß, liegt der Nullvektor

$$\vec{0} = 1\vec{v} + (-1)\vec{v}$$

in  $U$ , zu je Vektoren  $\vec{u}, \vec{v} \in U$  liegt natürlich insbesondere die Summe  $\vec{u} + \vec{v} = 1\vec{u} + 1\vec{v}$  in  $U$ , und für  $\lambda \in k$  auch  $\lambda\vec{v} = \lambda\vec{v} + 0\vec{v}$ . Die Vektorraumaxiome sind trivialerweise erfüllt, da sie in  $V$  gelten und damit insbesondere auch dann, wenn alle beteiligten Vektoren in der Teilmenge  $U$  von  $V$  liegen.

Umgekehrt folgt auch sofort, daß jede Teilmenge  $U \subseteq V$ , die bezüglich der Einschränkung der Vektorraumoperationen auf  $U$  selbst ein Vektorraum ist im Sinne der obigen Definition ein Untervektorraum ist; die Untervektorräume von  $V$  sind also genau die Teilmengen von  $V$ , die selbst Vektorräume sind. Für Teilmengen eines  $\mathbb{R}^n$  oder eines Vektorraums  $C^n(U, \mathbb{R})$  ist der Weg über die obige Definition meist die schnellste Möglichkeit, zu zeigen oder zu widerlegen, daß die Teilmenge ein Vektorraum ist. Hilfreich ist dabei oft auch das folgende

**Lemma:**  $\varphi: V \rightarrow W$  sei eine lineare Abbildung zwischen zwei  $k$ -Vektorräumen. Dann ist  $\text{Kern } \varphi$  ein Untervektorraum von  $V$  und Bild  $\varphi$  ein Untervektorraum von  $W$ .

**Beweis:** Sind  $\vec{u}$  und  $\vec{v}$  Elemente des Kerns von  $\varphi: V \rightarrow W$  und  $\lambda, \mu \in k$  Skalare, so ist

$$\varphi(\lambda\vec{u} + \mu\vec{v}) = \lambda\varphi(\vec{u}) + \mu\varphi(\vec{v}) = \lambda\vec{0} + \mu\vec{0} = \vec{0},$$

also liegt auch  $\lambda\vec{u} + \mu\vec{v}$  im Kern von  $\varphi$ . Außerdem ist dieser nicht leer, denn wegen

$$\varphi(\vec{0}) = \varphi(0 \cdot \vec{0}) = 0 \cdot \varphi(\vec{0}) = \vec{0}$$

liegt der Nullvektor in  $\text{Kern } \varphi$ . Also ist der Kern ein Untervektorraum. Ähnlich ist die Situation für das Bild: Für zwei Vektoren  $\vec{v}, \vec{w} \in \text{Bild } \varphi$  gibt es Vektoren  $\vec{r}, \vec{s} \in V$ , so daß  $\varphi(\vec{r}) = \vec{v}$  und  $\varphi(\vec{s}) = \vec{w}$  ist. Wegen der Linearität von  $\varphi$  liegt dann für zwei Skalare  $\lambda, \mu \in k$  auch

$$\lambda\vec{v} + \mu\vec{w} = \lambda\varphi(\vec{r}) + \mu\varphi(\vec{s}) = \varphi(\lambda\vec{r} + \mu\vec{s})$$

im Bild von  $\varphi$ , das somit ein Untervektorraum von  $W$  ist. ■

Kern und Bild einer linearen Abbildung haben natürlich etwas mit deren Injektivität und Surjektivität zu tun; erinnern wir uns zunächst an die Definition dieser Begriffe:

**Definition:** a) Eine Abbildung  $\varphi: M \rightarrow N$  zwischen zwei Mengen heißt *injektiv*, wenn keine zwei verschiedenen Elemente von  $M$  dasselbe Bild haben, d.h. aus der Gleichheit von  $\varphi(m_1)$  und  $\varphi(m_2)$  folgt für zwei Elemente  $m_1, m_2 \in M$ , daß  $m_1 = m_2$  ist.

- b)  $\varphi$  heißt *surjektiv*, wenn es zu jedem  $n \in N$  (mindestens) ein  $m \in M$  gibt, so daß  $\varphi(m) = n$  ist.
- c)  $\varphi$  heißt *bijektiv* oder auch „eins-zu-eins (1-1)“, wenn  $\varphi$  injektiv und surjektiv ist.

**Lemma:**  $\varphi: V \rightarrow W$  ist genau dann injektiv, wenn  $\text{Kern } \varphi$  der Nullvektorraum ist;  $\varphi$  ist genau dann surjektiv, wenn Bild  $\varphi = W$  ist.

**Beweis:** Die zweite Aussage ist zu trivial, als daß man etwas dazu sagen müßte, betrachten wir also die erste. Falls  $\varphi$  injektiv ist, hat insbesondere der Nullvektor nur ein einziges Urbild, d.h. der Kern besteht nur aus dem Nullvektor, der natürlich immer im Kern liegt. Ist umgekehrt  $\text{Kern } \varphi$  der Nullraum und haben zwei Vektoren  $\vec{u}, \vec{v} \in V$  dasselbe Bild, so ist

$$\varphi(\vec{u} - \vec{v}) = \varphi(\vec{u}) - \varphi(\vec{v}) = \vec{0},$$

d.h.  $\vec{u} - \vec{v}$  liegt im Kern und muß daher gleich den Nullvektor sein, so daß  $\vec{u} = \vec{v}$  ist. Dies zeigt die Injektivität von  $\varphi$ . ■

Als Beispiel einer Anwendung dieses Lemmas betrachten wir noch einmal die Digitalisierung eines Signals: Aufgrund der hoch gelobten CD-Qualität erwarten wir, daß in diesem Fall die Abtastung eine „eingerahmene injektive“ lineare Abbildung ist. Das Wort „eingerahmene injektiv“ ist zwar kein wohldefinierter mathematischer Begriff, aber schon die Tatsache, daß bei einer CD die Abtastwerte nicht als reelle Zahlen gespeichert werden, sondern als 16bit-Zahlen, macht eine „echte“ Injektivität unmöglich. Überlegen wir uns, was sonst noch alles schiefgehen kann.

Nach dem gerade bewiesenen Lemma reicht es, wenn wir den Kern der Abbildung kennen. Dort liegt, bei einer Abtastung mit 44 100 Hz und in Sekunden gemessener Zeit, beispielsweise die Funktion

$$f(t) = \sin(44\,100\,\pi t) = \sin(22\,050 \cdot 2\pi t);$$

denn für jedes ganzzahlige Vielfache von  $1/44\,100$  ist das Argument des Sinus ein ganzzahliges Vielfaches von  $\pi$ , der Sinus also null.

Die Funktion  $f(t)$  entspricht einer reinen Schwingung mit einer Frequenz von 22,05 kHz. Solche Frequenzen sind zwar sehr wichtig für die

Navigation von Fledermäusen, sie sind aber unhörbar für Käufer von CDs, so daß uns dieses Element des Kerns nicht weiter stört.

Betrachten wir aber beispielsweise die Funktionen

$$g(t) = \sin(66\,150\,\pi t) \quad \text{und} \quad h(t) = \sin(22\,050\,\pi t).$$

Für  $k \in \mathbb{Z}$  und  $t = k/44\,100$  ist

$$\begin{aligned} g(t) &= g\left(\frac{k}{44\,100}\right) = \sin\left(66\,150\pi \cdot \frac{k}{44\,100}\right) = \sin\left(\frac{3k\pi}{2}\right) \\ &= \begin{cases} 0 & \text{für gerades } k \\ -1 & \text{für } k \equiv 1 \pmod{4} \\ 1 & \text{für } k \equiv 3 \pmod{4} \end{cases} \end{aligned}$$

und

$$\begin{aligned} h(t) &= h\left(\frac{k}{44\,100}\right) = \sin\left(22\,050\pi \cdot \frac{k}{44\,100}\right) = \sin\left(\frac{k\pi}{2}\right) \\ &= \begin{cases} 0 & \text{für gerades } k \\ 1 & \text{für } k \equiv 1 \pmod{4} \\ -1 & \text{für } k \equiv 3 \pmod{4} \end{cases}, \end{aligned}$$

wobei  $k \equiv a \pmod{b}$  bedeuten soll, daß  $k - a$  durch  $b$  teilbar ist. Damit sind die beiden Funktionen  $g$  und  $h$  an allen Abtaststellen entgegengesetzt gleich, d.h. die Funktion  $g + h$  liegt im Kern von  $\varphi$ .

Dieses Element des Kerns stört uns erheblich mehr, denn es hat zur Folge, daß die beiden Funktion  $g(t) = \sin(66\,150\,\pi t)$  und  $-h(t) = -\sin(22\,050\,\pi t)$  auf dieselbe Weise digitalisiert werden.  $g$  beschreibt aber einen für Menschen unhörbaren Ton mit einer Frequenz von 33,075 kHz, während  $h$  mit nur 11,025 kHz durchaus hörbar ist. Abbildung neun zeigt die beiden Schwingungen; die Zeitachse ist der besseren Übersicht wegen in Millisekunden beschriftet, und die Abtastwerte sind durch Quadrate markiert.

Die Digitalisierungsabbildung kann also höchstens dann injektiv sein, wenn wir uns auf Funktionen beschränken, an deren Aufbau keine Schwingungen mit einer Frequenz von 22,05 kHz oder höher beteiligt sind. Was das bedeutet, und ob dann wirklich Injektivität gilt, werden wir in der *Höheren Mathematik II* im Kapitel über harmonische Analyse genauer untersuchen.

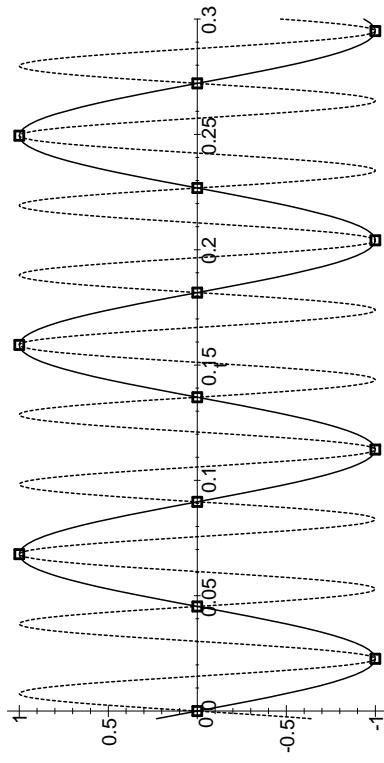


Abb. 9: Zwei verschiedene Signale, die gleich abgetastet werden

#### f) Lineare Abhängigkeit

Im  $\mathbb{R}^3$  definieren zwei Vektoren eine Ebene – es sei denn, sie liegen, wenn man sie am gleichen Anfangspunkt beginnen läßt, auf einer Geraden, d.h. einer der beiden Vektoren ist ein Vielfaches des anderen.

Entsprechend spannen drei Vektoren im allgemeinen den gesamten  $\mathbb{R}^3$  auf – es sei denn, sie liegen, wenn man sie am gleichen Anfangspunkt beginnen läßt, in einer Ebenen, d.h. einer der drei ist als Summe von Vielfachen der anderen beiden darstellbar.

Der Begriff der *linearen Abhängigkeit* verallgemeinert diese Ausnahmeverbedingungen so, daß sie auf beliebige Vektorräume angewendet werden können:

**Definition:**  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  seien Elemente des  $k$ -Vektorraums  $V$ .

a) Eine *Linearkombination* von  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  ist eine Summe der Form

$$\lambda_1 \vec{v}_1 + \dots + \lambda_n \vec{v}_n$$

mit Skalaren  $\lambda_i \in k$ ; ist diese Summe gleich dem Vektor  $\vec{v} \in V$ , so sagen wir,  $\vec{v}$  sei als Linearkombination von Vektoren aus  $M$  darstellbar.

b) Die Menge aller Vektoren, die sich als Linearkombination der Vektoren  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  darstellen lassen, bezeichnen wir mit  $[\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n]$ ; wir nennen sie das *Erzeugnis* von  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$ .

c) Eine Linearkombination wie in a) heißt *nichttrivial*, falls mindestens ein  $\lambda_i$  von Null verschieden ist; ansonsten heißt sie *trivial*.

d) Die Vektoren  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  heißen *linear unabhängig*, wenn der Nullvektor nicht als nichttriviale Linearkombination von  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  darstellbar ist, d.h. eine Gleichung der Form

$$\lambda_1 \vec{v}_1 + \dots + \lambda_n \vec{v}_n = \vec{0}$$

kann nur gelten, wenn alle  $\lambda_i$  verschwinden.

e) Sind  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  nicht linear unabhängig, so bezeichnen wir sie als *linear abhängig*.

f) Eine *Teilmenge*  $M \subseteq V$  eines Vektorraums  $V$  heißt *linear unabhängig*, wenn jede Auswahl endlich vieler verschiedener Vektoren  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m$  (für beliebiges  $m \in \mathbb{N}$ ) linear unabhängig ist.

g) Das *Erzeugnis*  $[M]$  einer Teilmenge  $M \subseteq V$  eines Vektorraums  $V$  ist die Menge aller Vektoren aus  $V$ , die als Linearkombinationen aus endlich vielen Vektoren aus  $V$  dargestellt werden können.

Beispielsweise sind also die Vektoren

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$$

linear abhängig, da der zweite das Zweifache des ersten ist, und auch die Vektoren

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$$

sind linear abhängig, denn

$$\lambda \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \mu \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} + \nu \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda + 2\mu + \nu \\ 3\mu + \nu \\ 0 \end{pmatrix}$$

mit  $\lambda_1 \neq 0$ , so wäre

$$\tan x = \frac{\sin x}{\cos x} = -\frac{\lambda_2}{\lambda_1}$$

ist gleich dem Nullvektor wann immer  $\nu = -3\mu$  und  $\lambda = -2\mu - \nu = \mu$  ist. Eine nichttriviale Darstellung des Nullvektors ist also beispielsweise für  $\mu = 1$

$$c) \quad \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} - 3 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Die drei Vektoren

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$$

dagegen sind linear unabhängig, denn

$$\lambda_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \lambda_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \lambda_3 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \lambda_3 \end{pmatrix}$$

ist genau dann gleich dem Nullvektor, wenn alle  $\lambda_i$  verschwinden.

Allgemein sind die Vektoren  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  aus einem beliebigen Vektorraum  $V$  dann trivialeweise linear abhängig, wenn zwei Vektoren  $\vec{v}_i$  und  $\vec{v}_j$  (mit  $j \neq i$ ) gleich sind, denn dann ist beispielsweise

$$1 \cdot \vec{v}_i + (-1) \cdot \vec{v}_j = \vec{0}$$

eine nichttriviale Darstellung des Nullvektors. Ebenfalls trivial ist die lineare Abhängigkeit, falls einer der Vektoren  $\vec{v}_i$  gleich dem Nullvektor ist. Dann ist bereits

$$1 \cdot \vec{v}_i + (-1) \cdot \vec{v}_i = \vec{0}$$

eine solche Darstellung. Eine Menge, die den Nullvektor enthält, ist also stets linear abhängig.

Auch in Vektorräumen von Funktionen können wir leicht Beispiele für lineare Abhängigkeit und Unabhängigkeit finden. In  $C^0(\mathbb{R}, \mathbb{R})$  sind etwa Sinus und Cosinus linear unabhängig, denn gäbe es  $\lambda_{1/2} \in \mathbb{R}$  mit

$$\lambda_1 \sin x + \lambda_2 \cos x = 0 \quad \text{für alle } x \in \mathbb{R}$$

eine konstante Funktion; wäre  $\lambda_2 \neq 0$ , könnten wir entsprechend auf die Konstanz des Cotangens schließen.

Genauso sieht man, daß die Funktionen  $\sin^2 x$  und  $\cos^2 x$  linear unabhängig sind, denn auch die Quadrate von Tangens und Cotangens sind nicht konstant. Dagegen sind die drei Funktionen  $\sin^2 x$ ,  $\cos^2 x$  und 1 (konstante Funktion) linear abhängig, denn

$$\sin^2 x + \cos^2 x - 1 = 0 \quad \text{für alle } x \in \mathbb{R}.$$

Ein elementares Beispiele einer Linearkombinationen ist auch die Zerlegung eines Vektors in seine Komponenten entlang der Achsen eines gegebenen Koordinatensystems, also etwa

$$\begin{pmatrix} \lambda \\ \mu \\ \nu \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \mu \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \nu \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix},$$

genauso auch die „übliche“ Darstellung eines Polynoms durch Potenzen der Variable:

$$f(x) = \lambda_0 + \lambda_1 x + \lambda_2 x^2 + \lambda_3 x^3.$$

Im Vektorraum  $V = \mathbb{R}[x]$  aller reeller Polynome in  $x$  ist demgemäß das Erzeugnis  $[1, x, x^2, x^3]$  der Untervektorraum aller Polynome vom Grad höchstens drei.

Auch für Erzeugnisse unendlicher Mengen gibt es einfache Beispiele in  $\mathbb{R}[x]$ ; beispielsweise ist das Erzeugnis

$$[1, x^2, x^4, x^6, x^8, \dots]$$

der Menge aller gerader Potenzen gleich die Menge aller Polynome, in denen nur gerade  $x$ -Potenzen vorkommen, also (wie man sich leicht überlegt) gleich der Menge aller gerader Polynome, d.h. der Polynome  $f \in \mathbb{R}[x]$  mit  $f(-x) = f(x)$  für alle  $x \in \mathbb{R}$ .

Da Konstanten und  $x$ -Potenzen stetige Funktionen sind, können wir auch im Vektorraum  $C^0(\mathbb{R}, \mathbb{R})$  aller stetiger Funktionen das Erzeugnis derselben Menge betrachten, und wieder erhalten wir die Menge aller

gerader Polynome. Das mag auf den ersten Blick verwundern, da einige vielleicht erwartet hätten, daß auch die Funktion

$$\cos x = 1 - \frac{x^2}{2} + \frac{x^4}{24} - \frac{x^6}{720} + \dots = \sum_{i=0}^{\infty} (-1)^i \frac{x^{2i}}{(2i)!}$$

in  $[1, x^2, x^4, x^6, x^8, \dots]$  liegt, aber dies ist eine *unendliche* Summe, und  $[M]$  war ausdrücklich definiert als die Menge aller Linearkombinationen, in denen jeweils nur *endlich* viele Elemente aus  $M$  auftreten.

In der Musik (und in der Signalverarbeitung) spielen Linearkombinationen von Sinus- und Cosinusschwingungen eine große Rolle: Der Aufbau eines Tons aus Grundschwingung und Oberschwingungen ist mathematisch betrachtet einfach eine Linearkombination

$$f(t) = \sum_{i=1}^n \sin 2\pi i \nu t,$$

wobei  $\nu$  die (Grund-)Frequenz des Tons ist. Bei einem Orchester, das den Kammerton  $\alpha$  auf 440 Hz festlegt, sind also alle möglichen Klänge, die dieser Ton auf den verschiedenen Instrumenten annehmen kann, Funktionen aus dem Erzeugnis

$$[\sin 440 \cdot 2\pi t, \sin 880 \cdot 2\pi t, \sin 1320 \cdot 2\pi t, \dots] \subseteq C^0(\mathbb{R}, \mathbb{R}).$$

Abbildung zehn zeigt den Ton, den die *g*-Saite einer Geige produziert zusammen mit der (kaum sichtbaren) Grundschwingung von 196 Hz sowie den ersten acht Oberschwingungen; außerdem ist zum Vergleich gestrichelt eine reine Schwingung der Frequenz 196 Hz eingezeichnet. Wie man sieht, spielen in diesem Beispiel die Oberschwingungen mit der doppelten und der dreifachen Grundfrequenz die größte Rolle.

(Wer selbst Töne aus Grund- und Oberschwingungen synthetisieren möchte, findet unter <http://www.gac.edu/~huber/fourier/> ein Java-Applet, daß die entsprechenden Summenkurven zeichnen und die dazugehörigen Töne hörbar machen kann.)

Linearkombinationen sind somit ein einfaches Mittel, um aus relativ wenigen einfachen Funktionen oder Vektoren kompliziertere aufzubauen. Insbesondere bieten sie auch die Möglichkeit, Untervektorräume mit

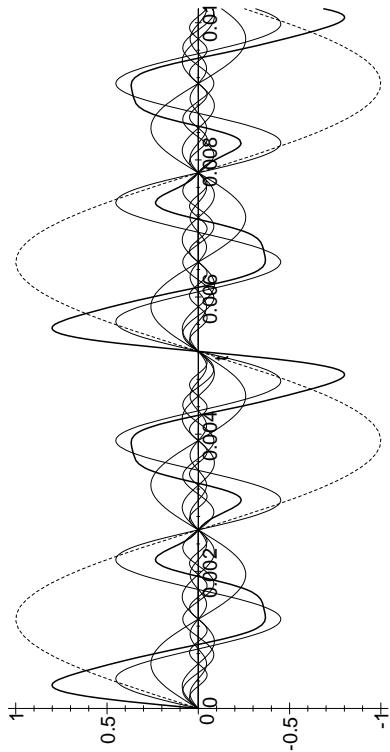


Abb. 10: Ton der g-Saite einer Geige und seine Komponenten

**Aufwand zu beschreiben:** Im  $\mathbb{R}^n$  etwa ist jeder Untervektorraum mit Ausnahme des Nullraums  $\{\vec{0}\}$  eine unendliche Menge, aber wie wir bald sehen werden, läßt sich jeder dieser Untervektorräume als Erzeugnis von endlich vielen Vektoren darstellen.

Als ersten Schritt dazu wollen wir uns überlegen, daß die Teilmenge  $[M]$  stets ein Untervektorraum ist:

**Lemma:** Für jede Teilmenge  $M$  eines  $k$ -Vektorraums  $V$  ist  $[M] \subseteq V$  ein Untervektorraum von  $V$ ; es ist der kleinste Untervektorraum von  $V$ , der  $M$  enthält.

**Beweis:** Nach dem Untervektorraumkriterium müssen wir zeigen, daß  $[M]$  nicht leer ist und mit je zwei Vektoren  $\vec{u}, \vec{v} \in [M]$  und zwei Skalaren  $\lambda, \mu \in k$  auch den Vektor  $\lambda\vec{u} + \mu\vec{v}$  enthält.

Die erste Eigenschaft ist (fast) trivial: Ist  $\vec{v}$  irgendein Vektor aus  $M$ , so ist  $1\vec{v} = \vec{v}$  eine Linearkombination von  $\vec{v}$ , liegt also in  $[M]$ , und insbesondere ist damit  $M \subseteq [M]$ . Die einzige kleine Schwierigkeit ergibt sich, wenn  $M = \emptyset$  die leere Menge ist. Hier müssen wir uns auf die übliche Konvention berufen, daß leere Summen gleich null sein sollen, eine „Linearkombination“ aus null Vektoren als entsprechend gleich dem Nullvektor, der somit auch im Falle  $M = \emptyset$  in  $[M]$  liegt.

Nun seien

$$\vec{u} = \lambda_1 \vec{u}_1 + \cdots + \lambda_n \vec{u}_n \quad \text{und} \quad \vec{v} = \lambda_1 \vec{v}_1 + \cdots + \lambda_m \vec{v}_m$$

zwei Linearkombinationen von Vektoren aus  $M$ . Da wir zu jeder Linearkombination Summanden der Form  $\alpha \vec{w}$  hinzufügen können, ohne etwas an der Summe zu ändern, können wir die beiden Linearkombinationen auch in der Form

$$\vec{u} = \alpha_1 \vec{w}_1 + \cdots + \alpha_\ell \vec{w}_\ell \quad \text{und} \quad \vec{v} = \beta_1 \vec{w}_1 + \cdots + \beta_\ell \vec{w}_\ell$$

schreiben, wobei

$$\{\vec{w}_1, \dots, \vec{w}_\ell\} = \{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n\} \cup \{\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m\}$$

ist mit irgendeiner beliebigen Nummerierung der Elemente. Dann ist aber klar, daß auch

$$\lambda \vec{u} + \mu \vec{v} = (\lambda \alpha_1 + \mu \beta_1) \vec{w}_1 + \cdots + (\lambda \alpha_\ell + \mu \beta_\ell) \vec{w}_\ell$$

eine Linearkombination von Vektoren aus  $M$  ist und somit in  $[M]$  liegt. Schließlich müssen wir noch zeigen, daß  $[M]$  der *kleinste* Untervektorraum von  $V$  ist, der  $M$  enthält. Wir wissen bereits, daß  $[M]$  ein kleinstes ist, betrachten wir irgendeinen Untervektorraum  $U$  von  $V$  ist, der  $M$  enthält. Dann ist  $U$  insbesondere ein Vektorraum, enthält also mit je zwei Vektoren auch deren sämtliche Linearkombinationen. Induktiv folgt, daß er mit jeder endlichen Anzahl von Vektoren auch deren sämtliche Linearkombinationen enthält, also enthält er mit  $M$  auch alle Vektoren aus  $[M]$ . Damit ist  $[M] \subseteq U$  für jeden Untervektorraum  $U$ , der  $M$  enthält, und  $[M]$  ist somit in der Tat der kleinste solche Untervektorraum von  $V$ . ■

Vektorräume wurden früher und werden auch gelegentlich noch heute als *lineare Räume* bezeichnet; da  $[M]$  somit der kleinste lineare Raum ist, der  $M$  enthält, nennt man  $[M]$  auch die *lineare Hülle* von  $M$ .

Am ökonomischsten ist die Darstellung eines Untervektorraums  $U \subseteq V$  in der Form  $U = [M]$  dann, wenn  $M$  möglichst wenig Elemente enthält. Wir wollen uns überlegen, daß dies höchstens dann der Fall sein kann, wenn  $M$  linear unabhängig ist:

**Lemma:** Falls die Menge  $M \subseteq V$  linear abhängig ist, gibt es ein Element  $\vec{v} \in M$ , das sich als Linearkombination der übrigen, d.h. von Vektoren aus  $M \setminus \{\vec{v}\}$ , schreiben lässt.

$$[M] = [M \setminus \{\vec{v}\}].$$

**Beweis:** Wenn  $M$  linear abhängig ist, gibt es eine nichttriviale Linearkombination von Vektoren  $\vec{v}_i \in M$ , so daß

$$\lambda_1 \vec{v}_1 + \dots + \lambda_n \vec{v}_n = \vec{0}$$

ist mit Körperelementen  $\lambda_i$ , die nicht alle gleich Null sind. Sei zum Beispiel  $\lambda_j \neq 0$ . Dann kann obige Gleichung nach  $\vec{v}_j$  aufgelöst werden; für  $1 < j < n$  etwa ist

$$\vec{v}_j = -\frac{\lambda_1}{\lambda_j} \vec{v}_1 - \dots - \frac{\lambda_{j-1}}{\lambda_j} \vec{v}_{j-1} - \frac{\lambda_{j+1}}{\lambda_j} \vec{v}_{j+1} - \dots - \frac{\lambda_n}{\lambda_j} \vec{v}_n,$$

und entsprechend lässt sich  $\vec{v}_j$  auch im Falle  $j = 1$  oder  $j = n$  als Linearkombination der übrigen  $\vec{v}_i$  schreiben. ■

### g) Die Dimension eines Vektorraums

Die Dimension eines Vektorraums soll natürlich so definiert werden, daß  $\mathbb{R}^n$  die Dimension  $n$  hat; wir müssen die Zahl  $n$  also irgendwie als Eigenschaft von (Mengen von) Vektoren aus  $\mathbb{R}^n$  rekonstruieren.

Offensichtlich kann jeder Vektor aus  $\mathbb{R}^n$  als Linearkombination der  $n$  Einheitsvektoren geschrieben werden:

$$\begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = a_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + a_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + a_n \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Es fällt aber schwer sich eine Menge aus weniger als  $n$  Vektoren vorzustellen, aus der sich ebenfalls *jeder* Vektor aus  $\mathbb{R}^n$  als Linearkombination darstellen lässt.

Diese Eigenschaft machen wir uns zunutze, um allgemein Dimensionen zu definieren:

**Definition:** a) Eine Teilmenge  $M \subseteq V$  eines  $k$ -Vektorraums  $V$  heißt ein *Erzeugendensystem*, wenn  $[M] = V$  ist.  
 b) Wir sagen, der  $k$ -Vektorraum  $V$  sei *endlichdimensional*, wenn er ein endliches Erzeugendensystem hat; ansonsten bezeichnen wir  $V$  als *unendlichdimensional*.

c) Wir sagen, der endlichdimensionale  $k$ -Vektorraum  $V$  habe die Dimension  $n$ , in Zeichen  $n = \dim_k V$  oder kurz  $n = \dim V$ , wenn er ein  $n$ -elementiges Erzeugendensystem enthält, aber kein Erzeugendensystem mit weniger als  $n$  Elementen.

d) Dem Nullvektorraum  $\{\vec{0}\}$  ordnen wir (formal) die Dimension null zu.

Als Beispiel eines unendlichdimensionalen Vektorraums haben wir den Vektorraum aller reeller Polynome. Hätte dieser nämlich ein endliches Erzeugendensystem, bestehend etwa aus den Polynomen  $f_1$  bis  $f_n$ , so ließe sich sich jedes Polynom als Linearkombination

$$f = \lambda_1 f_1 + \dots + \lambda_n f_n$$

schreiben. Auf diese Weise aber erhält man nur Polynome, deren Grad nicht größer ist als der größte Grad eines  $f_i$ . ■

Endlichdimensional sind natürlich die reellen Vektorräume  $\mathbb{R}^n$ , denn  $\mathbb{R}^n$  wird von seinen  $n$  Einheitsvektoren erzeugt. Da wir aber noch nicht sicher wissen, daß es kein Erzeugendensystem mit *weniger* als  $n$  Vektoren gibt, können wir im Augenblick nur sagen, daß die Dimension von  $\mathbb{R}^n$  *höchstens*  $n$  ist.

Für  $\mathbb{R}^2$  sieht man leicht, daß sie genau zwei ist: Ansonsten gäbe es nämlich ein Erzeugendensystem aus nur einem Vektor, d.h. alle Vektoren aus  $\mathbb{R}^2$  wären proportional zueinander, was natürlich nicht der Fall ist. Für beliebiges  $n$  müssen wir ähnlich argumentieren mit linearer Abhängigkeit anstelle von Proportionalität; die Methoden dazu entwickelt der nächste Abschnitt.

### h) Basen

Im  $\mathbb{R}^3$  läßt sich jeder Vektor

$$\vec{v} = \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = a \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + c \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

auf genau eine Weise als Linearkombination der drei Einheitsvektoren

$$\vec{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \vec{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \text{und} \quad \vec{e}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

schreiben; die entspricht der Tatsache, daß wir im  $\mathbb{R}^3$  drei Koordinaten haben.

Mit dem Begriff der *Basis* soll dieser Sachverhalt (soweit möglich) auf beliebige Vektorräume verallgemeinert werden.

**Definition:** Eine Teilmenge  $\mathcal{B} \subset V$  eines  $k$ -Vektorraums  $V$  heißt *Basis* von  $V$ , wenn gilt:

- 1.)  $V = [\mathcal{B}]$ , d.h.  $V$  wird von  $\mathcal{B}$  erzeugt, und
- 2.)  $\mathcal{B}$  ist linear unabhängig.

Eine Basis ist also einfach ein linear unabhängiges Erzeugendensystem.

In diesem Sinne ist  $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3\}$  offenbar eine Basis des  $\mathbb{R}^3$ . Ihre wesentliche Eigenschaft der eindeutigen Darstellbarkeit eines jeden Vektors als Linearkombination teilt sie mit jeder anderen Basis:

**Lemma:** Ist  $\mathcal{B}$  eine Basis eines Vektorraums  $V$ , so läßt sich jeder Vektor  $\vec{v} \in V$  auf genau eine Weise als Linearkombination

$$\vec{v} = \lambda_1 \vec{b}_1 + \dots + \lambda_r \vec{b}_r$$

von Basisvektoren  $\vec{b}_i \in \mathcal{B}$  darstellen.

**Beweis:** Nach der ersten Eigenschaft aus der Definition einer Basis muß  $V = [\mathcal{B}]$  sein, also läßt sich jeder Vektor  $\vec{v} \in V$  als Linearkombination von endlich vielen Elementen aus  $\mathcal{B}$  darstellen. Auch wenn wir von zwei solchen Darstellungen ausgehen, ist die Menge der daran beteiligten Vektoren aus  $\mathcal{B}$  noch endlich; wir können also annehmen, daß es  $r$  Vektoren  $\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_r$  gibt, so daß

$$\begin{aligned} \vec{v} &= \lambda_1 \vec{b}_1 + \dots + \lambda_r \vec{b}_r \\ &= \mu_1 \vec{b}_1 + \dots + \mu_r \vec{b}_r \end{aligned}$$

ist, wobei wir einfach  $\lambda_i$  oder  $\mu_i$  gleich Null setzen, wenn  $\vec{b}_i$  in der entsprechenden Darstellung nicht vorkommt. Subtrahieren wir die beiden Darstellungen voneinander, erhalten wir eine Darstellung des Nullvektors als Linearkombination

$$\vec{0} = (\lambda_1 - \mu_1) \vec{b}_1 + \dots + (\lambda_r - \mu_r) \vec{b}_r,$$

von Vektoren aus der Menge  $\mathcal{B}$ . Da diese nach der zweiten definierenden Eigenschaft einer Basis linear unabhängig ist, müssen alle Koeffizienten  $\lambda_i - \mu_i$  verschwinden. Damit sind die beiden betrachteten Darstellungen von  $\vec{v}$  als Linearkombination der Vektoren aus  $\mathcal{B}$  gleich, mit anderen Worten: Es gibt genau eine solche Darstellung. ■

**Lemma:** Ein Erzeugendensystem eines  $k$ -Vektorraums  $V$  ist genau dann eine Basis, wenn es minimal ist.

**Beweis:** Das Erzeugendensystem  $\mathcal{B}$  sei eine Basis. Um zu zeigen, daß es minimal ist, müssen wir uns überlegen, daß  $\mathcal{B} \setminus \{\vec{v}\}$  für keinen der Vektoren  $\vec{v} \in \mathcal{B}$  ein Erzeugendensystem ist.

Wäre  $\mathcal{B} \setminus \{\vec{v}\}$  ein Erzeugendensystem von  $V$ , so könnte insbesondere der Vektor  $\vec{v}$  als Linearkombination der Vektoren aus  $\mathcal{B} \setminus \{\vec{v}\}$  geschrieben werden. Gleichzeitig hat er aber die Darstellung  $\vec{v} = \vec{v}$ , deren rechte Seite man auch als Linearkombination von Elementen aus  $\mathcal{B}$  auffassen kann. Somit ist seine Basisdarstellung nicht eindeutig, im Widerspruch zum gerade bewiesenen Lemma. Daher muß  $\mathcal{B}$  minimal sein.

Umgekehrt sei  $\mathcal{B}$  ein minimales Erzeugendensystem. Um zu zeigen, daß es eine Basis ist, reicht der Nachweis der linearen Unabhängigkeit von  $\mathcal{B}$ .

Sei also  $\lambda_1 \vec{b}_1 + \dots + \lambda_n \vec{b}_n = \vec{0}$  eine Darstellung des Nullvektors als Linearkombination von Elementen aus  $\mathcal{B}$ . Falls darin einer der Koeffizienten  $\lambda_i$  nicht verschwindet, läßt sich der zugehörige Vektor  $\vec{b}_i$  als Linearkombination der restlichen  $\vec{b}_j$  schreiben. Dann reicht aber bereits  $\mathcal{B} \setminus \{\vec{b}_i\}$  zur Erzeugung aus,  $\mathcal{B}$  ist also nicht minimal. Somit müssen alle  $\lambda_i$  verschwinden,  $\mathcal{B}$  ist also linear unabhängig und damit eine Basis. ■

**Lemma:** Eine linear unabhängige Teilmenge eines Vektorraums ist genau dann eine Basis, wenn sie maximal ist.

**Beweis:** Die linear unabhängige Menge  $\mathcal{B}$  sei eine Basis. Dann lässt sich jeder Vektor  $\vec{v} \notin \mathcal{B}$  als Linearkombination der Elemente von  $\mathcal{B}$  schreiben,  $\mathcal{B} \cup \{\vec{v}\}$  ist also nicht linear abhängig.

Umgekehrt sei  $\mathcal{B}$  eine maximale linear unabhängige Teilmenge und  $\vec{v}$  sei ein beliebiger Vektor; wir müssen zeigen, daß er in  $[\mathcal{B}]$  liegt. Das ist trivial, falls  $\vec{v}$  bereits in  $\mathcal{B}$  liegt. Andernfalls ist  $\mathcal{B} \cup \{\vec{v}\}$  linear abhängig, da  $\mathcal{B}$  ja als *maximale* linear unabhängige Menge vorausgesetzt war. Somit gibt es ein nichttriviale Linearkombination

$$\lambda \vec{v} + \lambda_1 \vec{b}_1 + \dots + \lambda_n \vec{b}_n = \vec{0}$$

mit Vektoren  $\vec{b}_i \in \mathcal{B}$ . Darin muß  $\lambda \neq 0$  sein, denn sonst wäre  $\mathcal{B}$  linear abhängig. Also liegt

$$\vec{v} = -\frac{\lambda_1}{\lambda} \vec{b}_1 + \dots + -\frac{\lambda_n}{\lambda} \vec{b}_n$$

in  $[\mathcal{B}]$ , und  $\mathcal{B}$  ist ein Erzeugendensystem. ■

Basen lassen sich somit auch charakterisieren als minimale Erzeugendensysteme oder als maximale linear unabhängige Teilmengen eines Vektorraums.

Als nächstes stellt sich die Frage, wann es Basen gibt. Glücklicherweise hat *jeder* Vektorraum eine Basis; der Beweis ist allerdings für unendlichdimensionale Vektorräume logisch nicht ganz einfach. Für diese Vorlesung wollen wir uns daher mit einem Beweis für endlichdimensionale Vektorräume begnügen. Wir beweisen dazu den etwas allgemeineren, tatsächlich ebenfalls für beliebige Vektorräume gültigen

**Basisergänzungssatz:**  $M \subset V$  sei eine linear unabhängige Teilmenge des endlichdimensionalen Vektorraums  $V$ . Dann gibt es eine Basis  $\mathcal{B}$  von  $V$ , die  $M$  enthält.

**Beweis:** Da  $V$  nach Voraussetzung endlichdimensional ist, gibt es zunächst einmal überhaupt eine endliche Menge  $E \subset V$ , die  $V$  erzeugt.

Falls  $E$  einen oder mehrere der Vektoren aus  $M$  enthält, entfernen wir diese; was übrigbleibt, sei die Menge  $N$ , d.h.  $N = E \setminus M$ .

Damit sind  $M$  und  $N$  zwei disjunkte Teilmengen von  $V$ , deren Vereinigung die Menge  $E$  enthält und somit insbesondere ein Erzeugendensystem von  $V$  ist.

Konkret sei  $M = \{\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_r\}$  und  $N = \{\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s\}$ ; dann wird  $V$  also erzeugt von

$$M \cup N = \{\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_r, \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s\}.$$

Wir beweisen die Behauptung durch Induktion nach der Elementanzahl  $s$  von  $N$ .

Für  $s = 0$  ist  $M$  bereits eine Basis, und wir sind fertig.

Für  $s > 0$  sind wir fertig, falls  $M \cup N$  linear unabhängig ist; denn dann ist  $M \cup N$  eine Basis von  $V$ , die  $M$  enthält.

Andernfalls gibt es Körperelemente  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  und  $\mu_1, \dots, \mu_s$ , die nicht alle gleichzeitig verschwinden, so daß

$$\lambda_1 \vec{b}_1 + \dots + \lambda_r \vec{b}_r + \mu_1 \vec{v}_1 + \dots + \mu_s \vec{v}_s = \vec{0}$$

ist. In dieser Gleichung können nicht alle  $\mu_i$  verschwinden, denn sonst wären die  $\vec{b}_i$  linear abhängig, im Widerspruch zur Voraussetzung. Also gibt es (mindestens) ein  $\mu_i \neq 0$ , und der zugehörige Vektor  $\vec{v}_i$  läßt sich als Linearkombination der restlichen  $\vec{v}_j$  und der  $\vec{b}_\ell$  ausdrücken.

Damit wird  $V = [M \cup (N \setminus \{\vec{v}_i\})]$  auch von der um  $\vec{v}_i$  verminderten Menge erzeugt, und wir haben nur noch  $s - 1$  Vektoren  $\vec{v}_j$ . Daher gibt es nach Induktionsannahme eine Basis von  $V$ , die  $M$  enthält. ■

**Korollar:** Jeder endlichdimensionale Vektorraum  $V \neq \{\vec{0}\}$  hat eine Basis.

**Beweis:** Man wende den obigen Satz an auf eine Menge  $M$ , die aus einem einzigen Vektor  $\vec{v} \neq \vec{0}$  besteht. ■

Um die Sonderrolle des Nullvektorraums zu eliminieren, vereinbaren wir, daß er die leere Menge als Basis haben soll; dies ist kompatibel mit der üblichen Interpretation von leeren Summen und leeren Aussagen.

Wie bereits erwähnt, gelten sowohl der Basisergänzungssatz als auch das obige Korollar für beliebige Vektorräume, d.h. also auch im Falle unendlicher Dimension. Für interessierte Leser sei kurz erwähnt, wie man hier vorgeht. Das wesentliche neue Hilfsmittel ist das ZORNsche Lemma, benannt nach dem deutschen Mathematiker MAX ZORN (1906–1993), deres, nachdem er Deutschland wegen der nationalsozialistischen Politik verlassen mußte, um 1935 an der amerikanischen Yale Universität bewies. Es besagt folgendes:

Gegeben sei eine nichtleere partiell geordnete Menge  $\mathcal{M}$ , d.h. für manche Paare von Elementen  $A, B \in \mathcal{M}$  ist eine Relation  $A < B$  erklärt mit der Eigenschaft, daß mit  $A < B$  und  $B < C$  auch  $A < C$  gilt, wohingegen nie  $A < A$  ist. Diese partiell geordnete Menge habe die zusätzliche Eigenschaft, daß es zu jeder Kette

$$A_1 < A_2 < A_3 < \dots$$

von Elementen aus  $\mathcal{M}$  ein Element  $A_\infty$  gebe mit der Eigenschaft, daß  $A_i < A_\infty$  für alle  $i$ . Dann gibt es in  $\mathcal{M}$  ein *maximales* Element, d.h. ein Element  $B$ , zu dem es kein  $C \in \mathcal{M}$  gibt mit  $B < C$ .

Dieses Lemma kann nicht aus den üblichen Axiomen der Mengenlehre hergeleitet werden, sondern ist äquivalent zum sogenannten *Auswahlaxiom*. Für dieses bewies um 1940 der österreichische Mathematiker KURT GÖDEL (1906–1978), seit 1940 im amerikanischen Exil in Princeton, daß sowohl dieses Axiom als auch seine Negation mit den restlichen Axiomen der Mengenlehre kompatibel ist; das gleiche gilt demnach auch für das ZORNsche Lemma. Man kann daher wählen, ob man eine Mathematik mit oder ohne ZORNsches Lemma bevorzugt. Die meisten Mathematiker haben sich für „mit“ entschieden, es gibt aber zumindest unter den Logikern auch eine Minderheit, die das ZORNsche Lemma ablehnt.

Aus dem ZORNschen Lemma folgt der Basisergänzungssatz recht einfach: Als Menge  $M$  nehmen wir die Menge aller linear unabhängigen Teilmengen  $A \subset V$ , die  $M$  enthalten; die partielle Ordnungsrelation sei die gewöhnliche (echte) Teilmengenbeziehung. Die Kettenbedingung des ZORNschen Lemmas ist offensichtlich erfüllt, denn für eine Kette

$$M \subset A_1 \subset A_2 \subset A_3 \subset \dots$$

aus linear unabhängigen Mengen  $A_i$ , die  $M$  enthalten, ist auch

$$A_\infty = \bigcup_{i \geq 1} A_i$$

eine linear unabhängige Teilmenge von  $V$ , die  $M$  enthält, da jede endliche Menge von Vektoren aus  $A_\infty$  bereits in einer der Mengen  $A_m$  liegt. Also gibt es nach dem ZORNschen Lemma ein maximales Element  $B \in \mathcal{M}$ . Diese Menge  $B$  ist linear unabhängig, da sie in  $\mathcal{M}$  liegt, und sie ist eine Basis, denn gäbe es einen Vektor  $\vec{v} \notin [B]$ , so wäre auch die Menge  $C = B \cup \{\vec{v}\}$  linear unabhängig, im Widerspruch zur Maximalität von  $B$ . Damit ist der Basisergänzungssatz bewiesen, und das Korollar folgt wie oben.

Um wenigstens anhand eines Beispiels zu sehen, daß auch unendlich-dimensionale Vektorräume Basen haben, betrachten wir den Vektorraum  $V$  aller Polynome mit reellen Koeffizienten. Da sich ein Polynom  $P$  vom Grad  $d$  als

$$P = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_d x^d$$

schreiben läßt, erzeugt die Menge

$$\mathcal{B} = \{1, x, x^2, x^3, \dots\}$$

diesen Vektorraum. Jede Linearkombination des Nullvektors, des Polynoms  $P \equiv 0$  also, aus Elementen von  $\mathcal{B}$  wäre ein Polynom

$$\lambda_0 + \lambda_1 x + \dots + \lambda_n x^n,$$

dessen Koeffizienten zumindest teilweise von Null verschieden sind, während es selbst identisch Null wäre. Da es kein solches Polynom gibt, ist die Menge  $\mathcal{B}$  linear unabhängig, also eine Basis von  $V$ .

Die Schwierigkeiten, die bei unendlichdimensionalen Vektorräumen auftreten können, sieht man, wenn man in diesem Beispiel die Polynome durch Potenzreihen (egal ob formal oder konvergent) ersetzt: Da Potenzreihen *unendliche* Summen sind, während bei Linearkombinationen nur *endliche* Summen erlaubt sind, bilden nun die  $x$ -Potenzen kein Erzeugendensystem mehr. Der Basisergänzungssatz, der nach dem „Kleingedruckten“ auch für unendlichdimensionale Vektorräume gilt, sagt uns, daß es eine Menge von Potenzreihen geben muß, die zusammen mit der obigen Menge  $\mathcal{B}$  eine Basis bilden. Explizit angeben konnte diese Menge noch niemand, genausowenig wie eine explizite Basis für einen der Räume  $C^n(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ .

Kehren wir also zurück zum überschaubareren endlichdimensionalen Fall, und beweisen wir dort zunächst die anschaulich fast selbsterst ndliche Aussage, daß jede Basis eines  $n$ -dimensionalen Vektorraums aus  $n$  Vektoren besteht. Dazu benötigen wir eine leichte Verschärfung des Basisergänzungssatzes; er geht zurück auf ERNST STEINITZ, den wir bereits von der Körperdefinition aus §1b) kennen:

**Austauschsatz von STEINITZ:**  $M$  sei eine endliche linear unabhängige Teilmenge des endlichdimensionalen Vektorraums  $V$ , und  $\mathcal{B}$  sei eine

Basis von  $V$ . Dann gibt es eine Teilmenge  $\mathcal{B}'$  von  $\mathcal{B}$ , so daß  $M \cup \mathcal{B}'$  eine Basis von  $V$  ist. Diese hat genauso viele Elemente wie  $\mathcal{B}$ .

Mit anderen Worten: Man kann Vektoren aus  $\mathcal{B}$  finden, die sich Stück für Stück gegen die Vektoren aus  $M$  austauschen lassen.

Der *Beweis* ist dem des Basisergänzungssatzes sehr ähnlich; mit Rücksicht auf die Anzahlaussage führen wir ihn aber durch Induktion nach der Elementanzahl  $m$  von  $M$ .

Für  $m = 0$  ist  $M = \emptyset$  und wir setzen einfach  $\mathcal{B}' = \mathcal{B}$ .

Für  $m \geq 1$  entfernen wir einen Vektor  $\vec{v}$  aus  $M$  und wenden den Satz auf die Menge  $M' = M \setminus \{\vec{v}\}$  an. Für diese gilt er nach Induktionsannahme, es gibt also eine Teilmenge  $\mathcal{C}'$  von  $\mathcal{B}$ , so daß  $C = M' \cup \mathcal{C}'$  eine Basis von  $V$  ist mit gleicher Elementanzahl wie  $\mathcal{B}$ . Bezuglich dieser Basis habe  $\vec{v}$  die Darstellung

$$\vec{v} = \lambda_1 \vec{v}_1 + \dots + \lambda_{m-1} \vec{v}_{m-1} + \mu_1 \vec{c}_1 + \dots + \mu_r \vec{c}_r,$$

wobei  $M' = \{\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_{m-1}\}$  und  $\mathcal{C}' = \{\vec{c}_1, \dots, \vec{c}_r\}$  sein soll.

Da  $M = M' \cup \{\vec{v}\}$  linear unabhängig ist, muß in dieser Darstellung mindestens ein  $\mu_i$  von null verschieden sein. Daher läßt sich der zugehörige Vektor  $\vec{c}_i$  als Linearkombination aus den restlichen  $\vec{c}_j$ , den  $\vec{v}_\ell$  und dem Vektor  $\vec{v}$  schreiben, d.h. auch die durch den *Austausch* von  $\vec{c}_i$  durch  $\vec{v}$  entstehende Menge

$$M' \cup (\mathcal{C}' \setminus \{\vec{c}_i\}) \cup \{\vec{v}\} = M \cup (\mathcal{C}' \setminus \{\vec{c}_i\})$$

erzeugt ganz  $V$ . Diese Menge ist auch linear unabhängig und somit eine Basis, denn ist

$$\alpha \vec{v} + \sum_{\ell=1}^{m-1} \alpha_\ell \vec{v}_\ell + \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n \beta_j \vec{c}_j = \vec{0},$$

so muß zunächst  $\alpha$  verschwinden, da  $\vec{v}$  sonst als Linearkombination der  $\vec{v} \in M'$  und der  $\vec{c}_j$  mit  $j \neq i$  dargestellt werden könnte, was wir oben durch die Wahl eines  $i$  mit  $\mu_i \neq 0$  ausgeschlossen haben. Also steht hier

nur eine Linearkombination von Elementen einer Basis, so daß alle  $\alpha_\ell$  und  $\beta_j$  verschwinden müssen. Mit

$$\mathcal{B}' = (\mathcal{C}' \setminus \{\vec{c}_i\})$$

ist somit die Behauptung des Satzes erfüllt. ■

Aus dem STEINTZSchen Austauschsatz folgt

**Satz:** a) Jede Basis  $\mathcal{B}$  eines  $n$ -dimensionalen Vektorraums  $V$  besteht aus  $n$  Vektoren.  
b) Jede Teilmenge von  $V$  mit mehr als  $n$  Elementen ist linear abhängig.  
c) Keine Teilmenge von  $V$  mit weniger als  $n$  Elementen ist ein Erzeugendensystem.

*Beweis:* a) Da  $V$  die Dimension  $n$  hat, gibt es ein Erzeugendensystem  $M = \{\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n\}$  mit  $n$ -Elementen, aber keines mit weniger Elementen. Also ist  $M$  ein minimales Erzeugendensystem und somit eine Basis. Nun sei  $\mathcal{B} = \{\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_m\}$  irgendeine andere Basis von  $V$ . Nach dem Austauschsatz läßt sich  $M$  zu einer Basis von  $V$  ergänzen, die genauso viele Elemente hat wie  $\mathcal{B}$ . Da es keine Basis geben kann, die  $M$  echt enthält, muß  $M$  genauso viele Elemente enthalten wie  $\mathcal{B}$ , also  $n$ .  
b) Jede linear unabhängige Teilmenge läßt sich zu einer Basis ergänzen, und jede Basis besteht aus  $n$  Vektoren. Also kann eine linear unabhängige Menge höchstens  $n$  Vektoren enthalten.  
c) Das ist die Definition der Dimension. ■

Nach diesem Satz läßt sich die Dimension eines Vektorraums einfach dadurch bestimmen, daß man eine Basis findet und deren Elemente zählt. Insbesondere hat  $\mathbb{R}^n$  als  $\mathbb{R}$ -Vektorraum die Dimension  $n$ , da die  $n$  Einheitsvektoren eine Basis bilden.

Weniger offensichtlich ist, daß  $\mathbb{R}$  als  $\mathbb{Q}$ -Vektorraum unendlichdimensional ist: Dazu betrachten wir die unendliche Menge  $M$  aller Logarithmen  $\ln p$  der Primzahlen. Wäre diese Menge linear abhängig, gäbe es eine nichttriviale Linearkombination

$$\lambda_1 \ln p_1 + \dots + \lambda_r \ln p_r = 0$$

mit  $\lambda_i \in \mathbb{Q}$ . Multipliziert man diese Gleichung mit dem Hauptnenner der  $\lambda_i$ , so erhält man eine entsprechende Gleichung mit Koeffizienten  $\mu_i \in \mathbb{Z}$ . Dann ist

$$\mu_1 \ln p_1 + \dots + \mu_r \ln p_r = \ln(p_1^{\mu_1} \cdots p_r^{\mu_r}) = 0$$

gleichbedeutend mit

$$p_1^{\mu_1} \cdots p_r^{\mu_r} = 1,$$

was wegen der Eindeutigkeit der Primzerlegung in  $\mathbb{Z}$  nur gelten kann, wenn alle  $\mu_i$  und damit auch alle  $\lambda_i$  verschwinden.

Also ist  $\mathbb{R}$  als  $\mathbb{Q}$ -Vektorraum unendlichdimensional, und dies erklärt, warum Computer so große Schwierigkeiten mit reellen Zahlen haben: Exakt rechnen kann ein Computer nur in Teilmengen von  $\mathbb{R}$ , die endlichdimensionale  $\mathbb{Q}$ -Vektorräume sind – und selbst da gibt es zumindest theoretisch noch das Problem der potentiell beliebig großen Zähler und Nenner.

Natürlich erwarten wir, daß auch für jede offene Menge  $U \subseteq \mathbb{R}$  und jede Zahl  $k \in \mathbb{N}_0$  der Vektorraum  $C^k(U, \mathbb{R})$  unendlichdimensional ist, denn er enthält ja insbesondere den bereits als unendlichdimensional erkannten Vektorraum aller Polynome. Daß man tatsächlich so argumentieren kann, zeigt der erste Satz des nächsten Abschnitts.

### i) Dimensionen und lineare Abbildungen

Hier wollen wir uns mit Dimensionen von Untervektorräumen, insbesondere auch Kernen und Bildern beschäftigen. Anschaulich klar und auch recht einfach zu beweisen ist der folgende

**Satz:** Für einen echten Untervektorraum  $U < V$  eines endlichdimensionalen Vektorraums  $V$  ist  $\dim U < \dim V$ .

*Beweis:* Eine Basis von  $U$  ist auch in  $V$  linear unabhängig, läßt sich also ergänzen zu einer Basis von  $V$ . Da die Dimension eines Vektorraums gleich der Elementanzahl einer beliebigen Basis ist, folgt sofort, daß  $\dim U \leq \dim V$  sein muß, und wenn beide gleich sind, ist  $U = V$ . ■

Interessanter ist

**Satz:** Für endlichdimensionale Vektorräume  $V, W$  und eine lineare Abbildung  $\varphi: V \rightarrow W$  ist

$$\dim \text{Bild } \varphi = \dim V - \dim \text{Kern } \varphi.$$

*Beweis:*  $\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_r$  sei eine Basis von  $\text{Kern } \varphi$ ; falls  $\varphi$  injektiv ist, setzen wir  $r = 0$ . Nach dem Basisergänzungssatz oder (falls  $r = 0$ ) wegen der Existenz von Basen lassen sich dann  $n - r$  Vektoren  $\vec{b}_{r+1}, \dots, \vec{b}_n$  finden mit  $n = \dim V$ , so daß  $\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_n$  eine Basis von  $V$  ist.

Das Bild eines beliebigen Vektors  $\vec{v} = \lambda_1 \vec{b}_1 + \dots + \lambda_n \vec{b}_n$  ist dann  $\varphi(\vec{v}) = \lambda_1 \varphi(\vec{b}_1) + \dots + \lambda_n \varphi(\vec{b}_n) = \lambda_{r+1} \varphi(\vec{b}_{r+1}) + \dots + \lambda_n \varphi(\vec{b}_n)$ , da  $\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_r$  ja auf den Nullvektor abgebildet werden. Also wird Bild  $\varphi$  von den Vektoren  $\varphi(\vec{b}_{r+1}), \dots, \varphi(\vec{b}_n)$  erzeugt.

Diese Vektoren sind auch linear unabhängig in  $W$ , denn ist

$$\lambda_{r+1} \varphi(\vec{b}_{r+1}) + \dots + \lambda_n \varphi(\vec{b}_n) = \varphi(\lambda_{r+1} \vec{b}_{r+1} + \dots + \lambda_n \vec{b}_n) = \vec{0},$$

so liegt  $\lambda_{r+1} \vec{b}_{r+1} + \dots + \lambda_n \vec{b}_n$  im Kern von  $\varphi$ .

Im Fall einer injektiven Abbildung ist  $\lambda_{r+1} \vec{b}_{r+1} + \dots + \lambda_n \vec{b}_n$  daher gleich dem Nullvektor, und damit müssen alle  $\lambda_i = 0$  sein, denn die  $\vec{b}_i$  sind als Basisvektoren insbesondere linear unabhängig.

Falls  $\varphi$  nicht injektiv ist, können wir nur sagen, daß der Vektor  $\lambda_{r+1} \vec{b}_{r+1} + \dots + \lambda_n \vec{b}_n$  im Kern von  $\varphi$  liegt; er ist also darstellbar als Linearkombination der Basisvektoren  $\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_r$  des Kerns:

$$\lambda_{r+1} \vec{b}_{r+1} + \dots + \lambda_n \vec{b}_n = \lambda_1 \vec{b}_1 + \dots + \lambda_r \vec{b}_r.$$

Auch daraus folgt wegen der linearen Unabhängigkeit der  $\vec{b}_i$ , daß alle  $\lambda_i$  Null sein müssen.

Damit ist  $\{\vec{b}_{r+1}, \dots, \vec{b}_n\}$  eine Basis von Bild  $\varphi$ , d.h.

$$\dim \text{Bild } \varphi = n - r = \dim V - \dim \text{Kern } \varphi,$$

wie behauptet. ■